



ΤΜΗΜΑ ΗΛΕΚΤΡΟΛΟΓΩΝ ΜΗΧΑΝΙΚΩΝ  
ΚΑΙ ΤΕΧΝΟΛΟΓΙΑΣ ΥΠΟΛΟΓΙΣΤΩΝ  
ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ ΠΑΤΡΩΝ

# ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΣΗΜΑΤΩΝ

Γ - ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΑ ΣΗΜΑΤΑ

ΣΗΜΕΙΩΣΕΙΣ

ΚΑΘΗΓΗΤΗΣ ΑΘΑΝΑΣΙΟΣ ΣΚΟΔΡΑΣ

2023-2024

ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΑ Ή ΤΥΧΑΙΑ ΣΗΜΑΤΑ  
- STOCHASTIC / RANDOM SIGNALS -

Τα σήματα με τα οποία ασχοληθήκατε μέχρι τώρα ήταν επακριβώς ορισμένα είτε μέσω μιας μαθηματικής έκφρασης, είτε ενός κανόνα, είτε ενός συγκεκριμένου πίνακα αναφοράς. Ένα τέτοιο σήμα ονομάζεται νομοτελεστακό ή ντετερμινιστικό (deterministic signal), αφού όλες οι τιμές των δειγμάτων της ακολουθίας (του σήματος) είναι καλά ορισμένες για κάθε τιμή του χρόνου. Παραδείγματα τέτοιων σημάτων είναι τα εκθετικά ή τα ημιτονοειδή σήματα.

Σήματα των οποίων τα δείγματα προκύπτουν με τυχαίο τρόπο και δεν μπορούν να προβλεφθούν, ονομάζονται τυχαία ή στοχαστικά σήματα. Τέτοια σήματα δεν μπορούν να παραχθούν ακριβή και αν γνωρίζατε τη διαδικασία δημιουργίας τους και γι' αυτό απαιτείται η φωνηλοποίηση τους με βάση τη στατιστική πληροφορία του κάθε σήματος. Παραδείγματα τέτοιων σημάτων είναι τα θόρυβοι, η φυσική, η μουσική, ο θόρυβος κβάντισης, κ.ά.

Μια στοχαστική ή τυχαία διαδικασία (process) αποτελείται τυπικά από μια άπειρη συλλογή / σύνολο (collection / ensemble) σημάτων συνεχούς ή διακριτού χρόνου και συμβολίζεται ως  $X(t)$  ή  $\{X(n)\}$  αντίστοιχα. Ένα συγκεκριμένο σήμα της συλλογής λυγίς  $x(t)$  ή  $\{x(n)\}$  ονομάζεται εμφάνιση ή δείγμα ή πραγματοποίηση (sample / realization) της στοχαστικής διαδικασίας. Σε μια χρονική στιγμή  $t$  ή  $n$ , η τιμή του δείγματος  $x(t)$  ή  $x(n)$  είναι αυτή που παίρνει η τυχαία μεταβλητή  $X(t)$  ή  $X(n)$ . Επομένως, μια στοχαστική διαδικασία είναι μια οικογένεια τυχαίων μεταβλητών  $X(t)$  ή  $X(n)$ .

Μια τυχαία διαδικασία μπορεί να θεωρηθεί ως μια τυχαία μεταβλητή η οποία είναι συνάρτηση του χρόνου.

Γενικά, μια τυχαία διαδικασία συμβολίζεται ως  $X(t,s)$  και είναι μια οικογένεια (ένα σύνολο) συναρτήσεων ως προς τον χρόνο  $t$  και ως προς το αποτέλεσμα  $s$  του τυχαίου πειράματος. Τα  $t$  και  $s$  είναι μεταβλητές. Διακρίνουμε τις εξής περιπτώσεις:

α.  $t$  μεταβλητή και  $s$  σταθερά: πρόκειται για μια συνάρτηση μιας μεταβλητής, τον χρόνο, συμβολίζεται ως  $x(t)$  και αποτελεί μια πραγμάτωση της τυχαίας (στοχαστικής) διαδικασίας.

β.  $t$  σταθερά και  $s$  μεταβλητή: πρόκειται για τυχαία μεταβλητή  $X(t)$  η οποία μας δίνει την κατάσταση της τυχαίας διαδικασίας στον χρόνο  $t$ .

γ.  $t$  σταθερά και  $s$  σταθερά: πρόκειται για έναν αριθμό

Στα επόμενα για λόγους απλότητας θα συμβολίζουμε την τυχαία (στοχαστική) διαδικασία ως  $X(t)$  αντί για  $X(t,s)$ .

### Συνεχής ή Διακριτός Χρόνος ή Τιμή

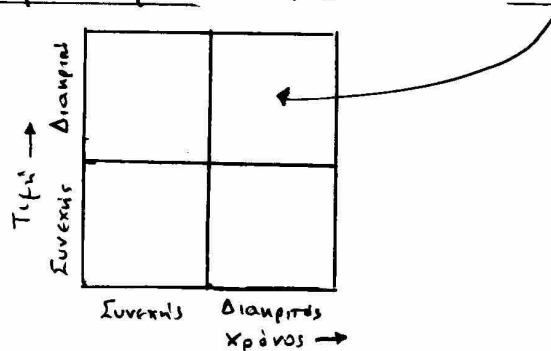
Στοχαστική διαδικασία (ΣΔ) συνεχούς χρόνου  $X(t)$ : ορίζεται για οποιαδήποτε χρονική τιμή

ΣΔ διακριτού χρόνου  $X(n)$ : ορίζεται μόνο σε διακριτές χρονικές στιγμές

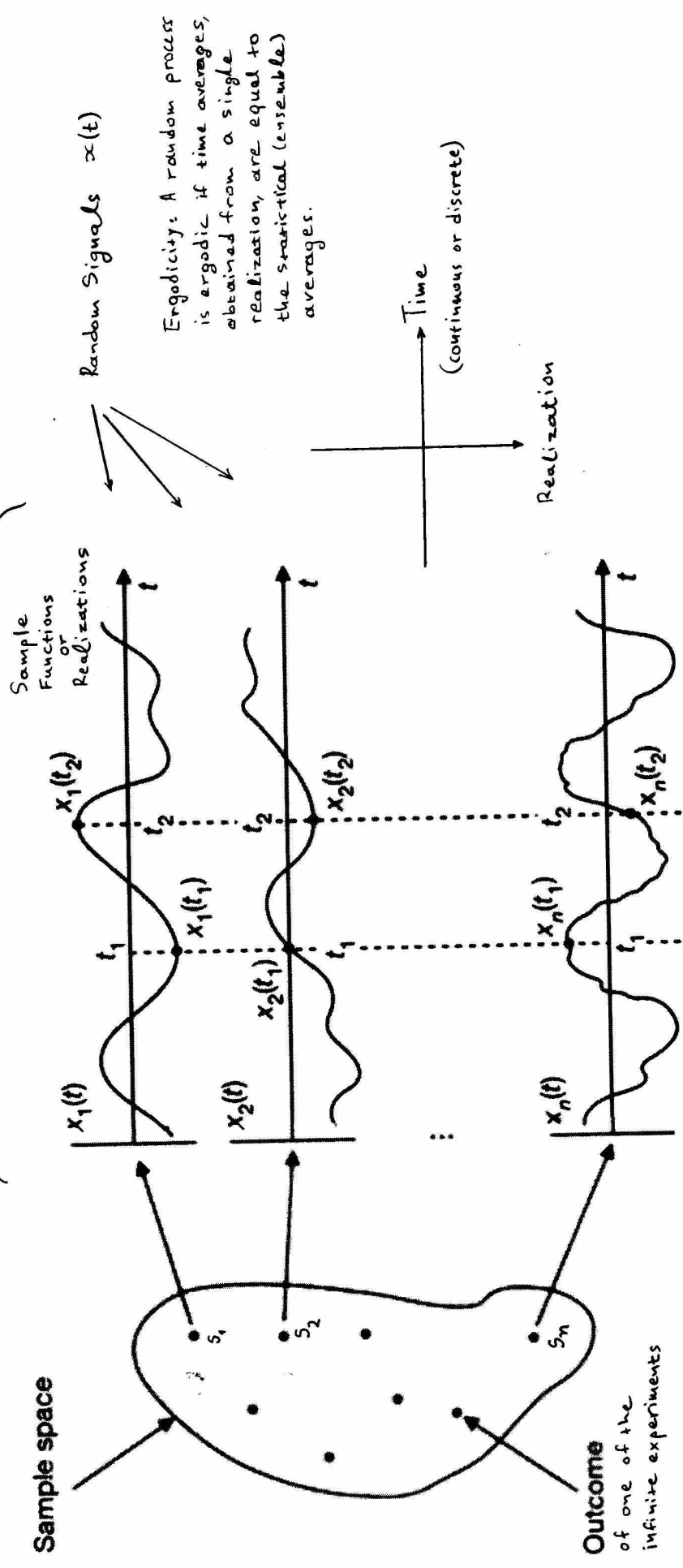
Συνεχής ΣΔ: Η τιμή της συνεχούς ΣΔ είναι μια συνεχής τυχαία μεταβλητή.

Διακριτή ΣΔ: Η τιμή της διακριτής ΣΔ είναι μια διακριτή τυχαία μεταβλητή.

Οι διακριτές ΣΔ διακριτού χρόνου ονομάζονται και κλουσίδες.



# ENSEMBLE Random Process $X(t)$

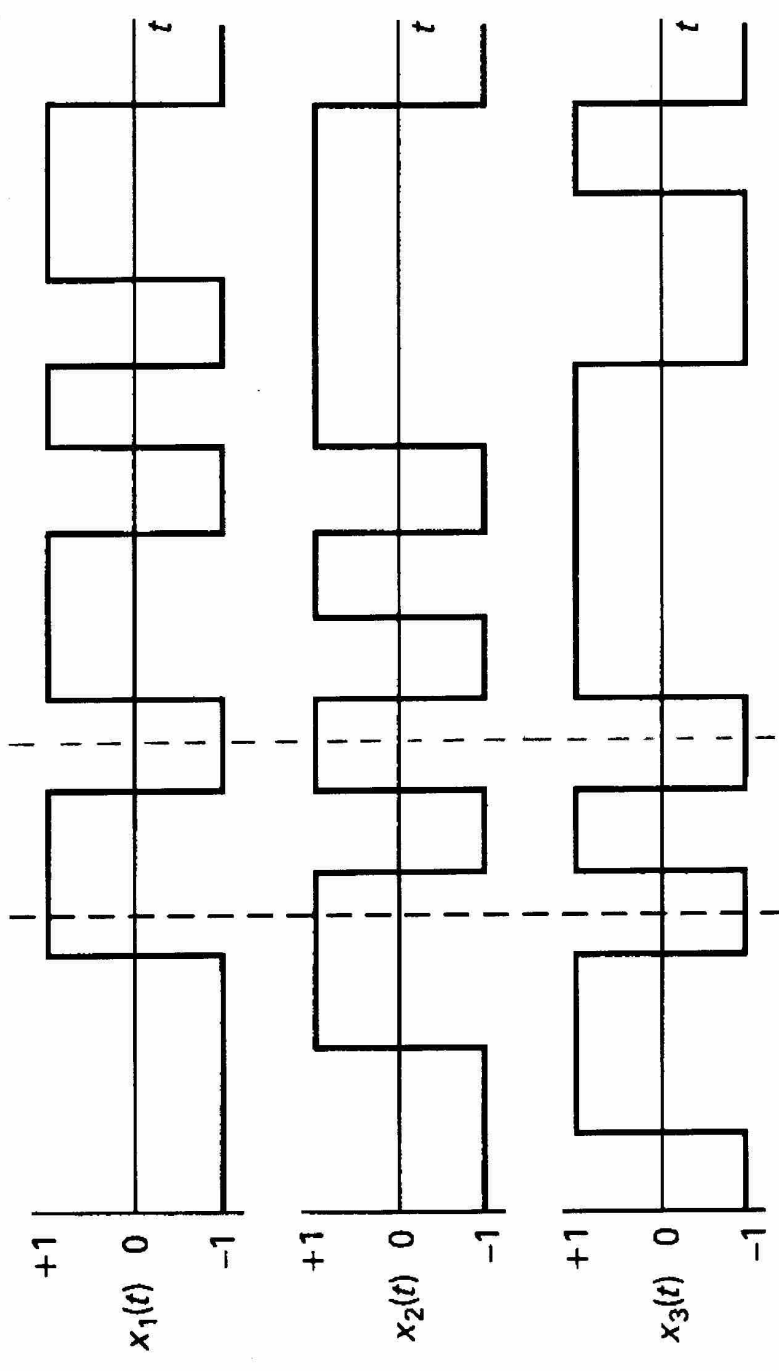


a random variable



Παράδειγμα τυχαίας διαδικασίας: Πιθανοί τιμές κάθε 10 sec. Εάν το αποτέλεσμα είναι "κεφαλή", τότε +1, Εάν το αποτέλεσμα είναι "γράμμα", τότε -1.

Σημείωση: Στην διακριτού χρόνου περίπτωση, εάν η πιθανότητα εμφάνισης είναι σταθερή, τότε η διαδικασία ονομάζεται Bernoulli, άλλην πιθαν. ή παρασώφρον τυχαία διαδικασία ονομάζεται Bernoulli.



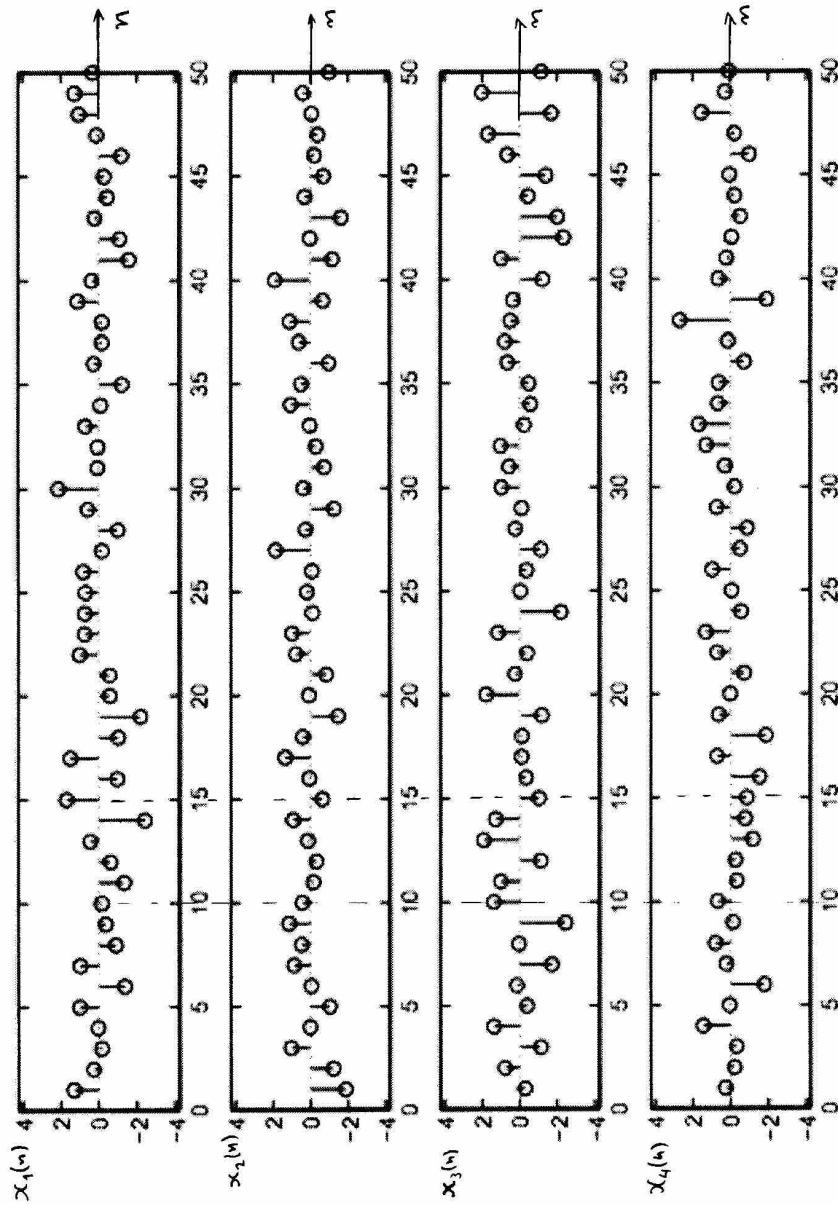
Realization means = σταθ.  
Ergodic

$t_1$   
 $t_2$   
 $X(t_1)$   
 $X(t_2)$

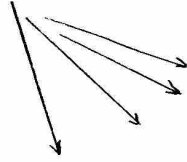
Ensemble averages = σταθ.  $\rightarrow$  σταθ.

# ENSEMBLE

Stochastic or Random Process  $X(n)$



Stochastic or Random signals  $x(n)$  (Realizations)



$n_1$   $n_2$   
 $X(n_1)$   $X(n_2)$   
Random Variables

---

ΤΥΧΑΙΕΣ ΜΕΤΑΒΛΗΤΕΣ

---

# ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΕΣ ΙΔΙΟΤΗΤΕΣ ΤΥΧΑΙΩΝ ΜΕΤΑΒΛΗΤΩΝ

## 1. ΜΙΑ ΤΥΧΑΙΑ ΜΕΤΑΒΛΗΤΗ $X$

Η πιθανότητα η τυχαία μεταβλητή  $X$  να λάβει τιμή στην περιοχή από  $-\infty$  έως  $\alpha$ , δίνεται από τη συνάρτηση κατανομής πιθανότητας (probability distribution function or cumulative distribution function - cdf)

$$P_x(\alpha) = \text{Προσδοκώμενη Πιθανότητα } [X \leq \alpha] \quad \text{ή} \quad P_x(\alpha) = \Pr[X \leq \alpha]$$

Η συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας (probability density function - pdf) του  $X$  ορίζεται ως

$$p_x(\alpha) = \frac{\partial P_x(\alpha)}{\partial \alpha}$$

όπου θεωρούμε ότι η  $X$  μπορεί να λάβει οποιαδήποτε τιμή (συνεχώς διαστήματα τιμών).

Από τα παραπάνω προκύπτει ότι η συνάρτηση κατανομής πιθανότητας ισούται με:

$$P_x(\alpha) = \int_{-\infty}^{\alpha} p_x(u) du$$

---

Ιδιότητες της pdf  $p_x(\alpha)$

$$p_x(\alpha) \geq 0 \quad (\text{αφού η } P_x(\alpha) \text{ είναι μονοτονικά αύξουσα})$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} p_x(\alpha) d\alpha = 1$$

---

Ιδιότητες της  $P_x(\alpha)$

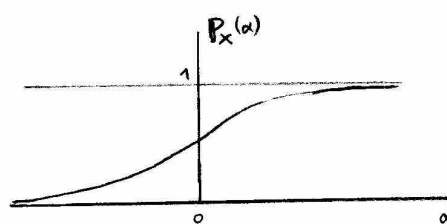
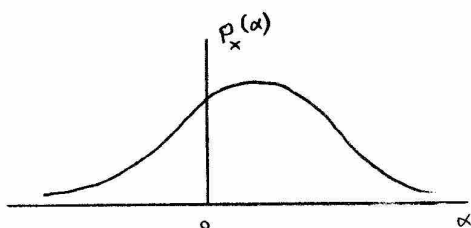
$$0 \leq P_x(\alpha) \leq 1$$

$$P_x(\alpha_1) \leq P_x(\alpha_2) \quad \forall \alpha_1 \leq \alpha_2$$

$$P_x(-\infty) = 0 \quad P_x(+\infty) = 1$$

$$\Pr[\alpha_1 \leq X \leq \alpha_2] = P_x(\alpha_2) - P_x(\alpha_1)$$

---



Μια τυχαία μεταβλητή χαρακτηρίζεται από διάφορες στατιστικές ιδιότητες, όπως τις ροπές ή τάξεις (nth moments):

$$E(X^n) = \int_{-\infty}^{\infty} x^n p_x(x) dx$$

όπου  $n$  είναι μη αρνητικός ακέραιος και  $E(\cdot)$  ο τελεστής της αναμενόμενης τιμής.

Μια τυχαία μεταβλητή χαρακτηρίζεται πλήρως από όλες τις ροπές της.

Στις περιπτώσεις των περιπτώσεων όμως, και με δεδομένο ότι όλες οι ροπές δεν είναι εύκολο ή είναι αδύνατον να υπολογιστούν, χρησιμοποιούνται οι ακόλουθες τρεις:

Μέσος όρος ή Μέση τιμή ή αναμενόμενη τιμή (mean or expected or average value or first moment)	$m_x = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x p_x(x) dx \quad (1)$
Μέση τετραγωνική τιμή (mean-square value or second moment)	$E(X^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_x(x) dx$
Διασπορά ή Διακύμανση (variance or centered second moment)	$\sigma_x^2 = E([X - m_x]^2) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m_x)^2 p_x(x) dx$

- Αποδεικνύεται εύκολα ότι:  $(2) \quad \sigma_x^2 = E(X^2) - (m_x)^2$
- Παρατηρούμε ότι για μια τυχαία μεταβλητή με μηδενική μέση τιμή, η διασπορά και η μέση τετραγωνική τιμή ταυτίζονται.
- Η τετραγωνική ρίζα της διασποράς,  $\sigma_x$ , ονομάζεται τυπική ή ανόρθωση (standard deviation) της τυχαίας μεταβλητής.

$$\begin{aligned}
 (1) \quad E(g(x)) &= \int_{-\infty}^{\infty} g(x) p_x(x) dx & (2) \quad \sigma_x^2 &= E([X - m_x]^2) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m_x)^2 p_x(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} (x^2 - 2x m_x + m_x^2) p_x(x) dx = \\
 & & &= \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_x(x) dx}_{E(X^2)} - 2 m_x \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} x p_x(x) dx}_{m_x} + m_x^2 \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} p_x(x) dx}_1 = \\
 & & &= E(X^2) - 2 m_x^2 + m_x^2 = \\
 & & &= E(X^2) - m_x^2
 \end{aligned}$$

- Αποδεικνύεται ότι η μέση τιμή  $m_x$  είναι η βέλτιστη σταθερά που αναπαριστά την τυχαία μεταβλητή  $X$ , κατά την έννοια του ελαχίστου μέσου-τετραγωνικού σφάλματος.

Με άλλα λόγια, η ποσότητα  $E([X-m]^2)$  είναι ελάχιστη για  $m = m_x$  και το ελάχιστο μέσο-τετραγωνικό σφάλμα δίνεται από τη διασπορά αυτού  $\sigma_x^2$ .

Αυτό εμφανίζει ότι εάν η διασπορά είναι μικρή, τότε μια τιμή του  $X$  είναι πολύ πιθανόν ότι είναι πλησιότερη της  $m_x$ , ενώ εάν η διασπορά είναι μεγάλη, τότε μια τιμή του  $X$  είναι πολύ πιθανόν να βρίσκεται μακριά από την  $m_x$ .

- Η μέση τιμή του αθροίσματος τυχαίων μεταβλητών ισούται με το άθροισμα των μέσων τιμών καθ'εξής:

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y)$$

## Ιδιότητες της αναμενόμενης τιμής

Έστω  $X, Y, Z$  τυχαίες μεταβλητές και  $a, b, c$  σταθερές.

Ισχύει η ιδιότητα της γραμμικότητας

$$E(aY + bZ) = aE(Y) + bE(Z)$$

Με βάση την σχέση αυτή και το γεγονός ότι το ολοκλήρωμα της pdf ισούται με 1, έχουμε:

$$\begin{aligned} E(c) &= c \\ E(X+c) &= E(X) + c \\ E(cX) &= cE(X) \\ E(E(X)) &= E(X) \end{aligned}$$

## Ρομές μιας κατανομής

Ειδικά ότι 
$$E(g(x)) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) p_x(x) dx$$

Για  $g(x) = X^n$ , για  $n=1, 2, 3, \dots$  έχουμε την  $n$ -οστή ρομή της κατανομής

$$E(X^n) = \int_{-\infty}^{\infty} x^n p_x(x) dx$$

Από την σχέση αυτή προκύπτουν οι ρομές 1ης, 2ης, 3ης, ... τάξης, όπως έχουμε ήδη δει στα προηγούμενα.

Όταν η θέση τιμής μιας τυχαίας μεταβλητής δεν είναι 0 (μηδέν), τότε είναι πιο χρήσιμο να χρησιμοποιούμε τις ρομές που έχουν ως αναφορά (ως κέντρο) την θέση τιμής. Αυτές οι ρομές ονομάζονται κεντρικές (central moments) και ορίζονται ως:

$$E((X - \mu_x)^n) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_x)^n p_x(x) dx$$

όπου  $\mu_x = E(X)$  η πρώτη ρομή ή θέση τιμής, δηλ.  $\mu_x = E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x p_x(x) dx$

Η δεύτερη κεντρική ρομή ονομάζεται διασπορά ή διακύμανση (variance) και ορίζεται ως:

$$\sigma_x^2 = \text{Var}[X] = E((X - \mu_x)^2)$$

Η τετραγωνική ρίζα της διασποράς,  $\sigma_x$ , ονομάζεται τυπική απόκλιση (standard deviation) και έχει τις ίδιες μονάδες με την τυχαία μεταβλητή  $X$ . Αυτή είναι σημαντική διότι δείχνει το εύρος της συνάρτησης κατανομής.



## Ιδιότητες της διασποράς

$$\text{Var}[c] = 0 \quad \text{όπου } c = \text{σταθερά}$$

$$\text{Var}[X+c] = \text{Var}[X]$$

$$\text{Var}[cX] = c^2 \text{Var}[X]$$

$$\text{Var}[X] = E(X^2) - m_x^2$$

$$\text{ή} \\ \sigma_x^2 = E(X^2) - m_x^2$$

## Κεντρικές ροές υψηλότερης τάξης

Πρόκειται για κανονικοποιημένες ποσότητες που σχετίζονται με την τρίτη και τέταρτη κεντρική ροή και οι οποίες χρησιμοποιούνται συχνά στην ανάλυση μη-Γκαουσιανών τυχαίων μεταβλητών.

$$\begin{array}{l} \text{Λοξότητα} \\ \text{(skewness)} \end{array} \quad \alpha_3 = \frac{E((X-m_x)^3)}{\sigma_x^3}$$

$$\begin{array}{l} \text{Κύρτωση} \\ \text{(kurtosis)} \end{array} \quad \alpha_4 = \frac{E((X-m_x)^4)}{\sigma_x^4} - 3$$

Η λοξότητα και η κύρτωση για Γκαουσιανές τυχαίες μεταβλητές είναι μηδενικές.

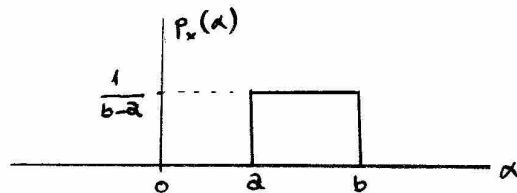
Η λοξότητα χρησιμοποιείται για την μέτρηση της ασυμμετρίας μιας κατανομής. Οι ασυμμετρικές κατανομές (pdf) γύρω από την θέση τιμής τους, έχουν μηδενική λοξότητα.

Η κύρτωση χρησιμοποιείται συνήθως για την μέτρηση της απόκλισης μιας κατανομής από την Γκαουσιανή pdf. Κατανομές που είναι "πιο κοντά στην Γκαουσιανή" έχουν μικρότερες τιμές κύρτωσης.

- Οι συνάρτησης πυκνότητας πιθανότητας (pdf) που αντιστοιχούν πιο συχνά στις εφαρμογές της φυσικής ή μηχανικής είναι:

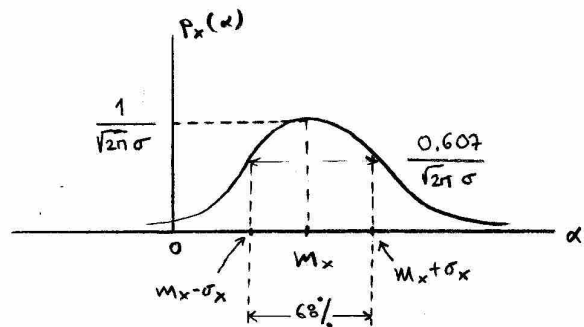
- συνάρτηση ομοιόμορφης πυκνότητας (uniform density function)

$$p_x(\alpha) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{για } a \leq \alpha \leq b \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases}$$



- συνάρτηση Γκαουσιανής πυκνότητας (Gaussian density function)
- ή συνάρτηση κανονικής πυκνότητας (normal density function)

$$p_x(\alpha) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_x^2}} e^{-\frac{1}{2\sigma_x^2}(\alpha - \mu_x)^2} \quad \text{όπου } -\infty < \mu_x < \infty, \sigma_x > 0$$



Σημείωση:  $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-\alpha(x+b)^2} dx = \sqrt{\frac{\pi}{\alpha}}$$

$$\text{για } \alpha = 1/2\sigma^2 \rightarrow \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(x-\mu)^2} dx = \sqrt{\frac{\pi}{1/2\sigma^2}} = \sqrt{2\pi\sigma^2}$$

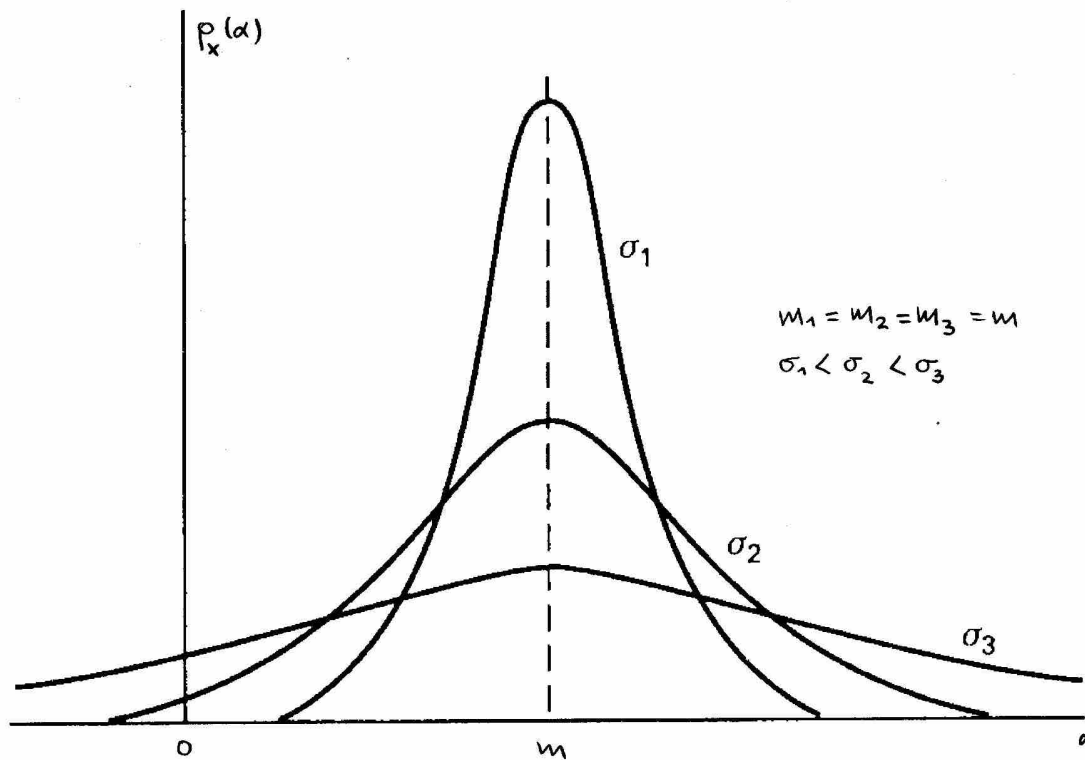
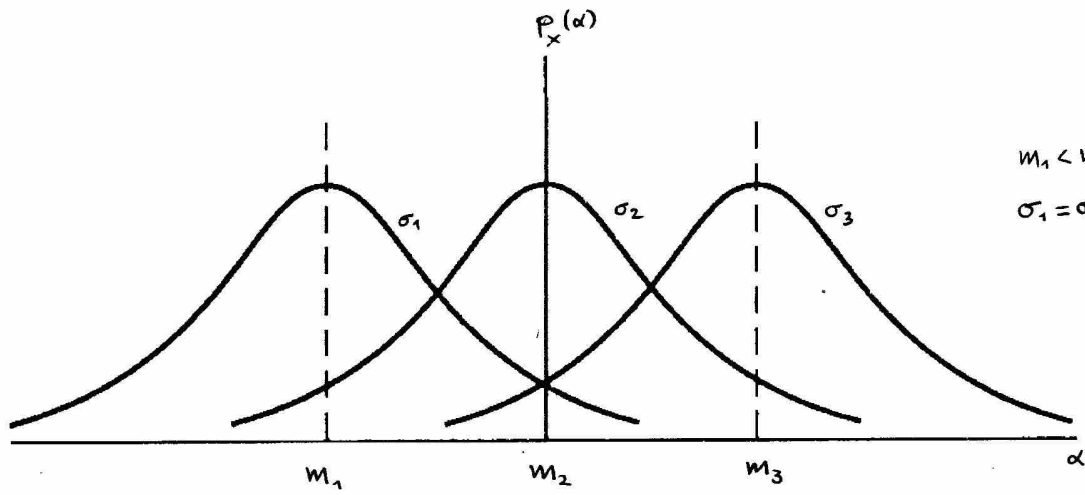
Διασπείρετε το αντί της τιμής ώστε η πιθανότητα να γίνει μονάδα.

### Σημείωση

Η συνάρτηση κανονικής πυκνότητας πιθανότητας ή Gaussian δίνεται

από τη σχέση 
$$p_x(\alpha) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_x^2}} e^{-\frac{1}{2\sigma_x^2}(\alpha - \mu_x)^2}$$

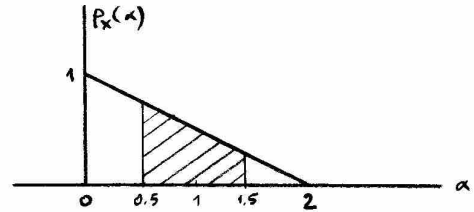
Η μέση τιμή  $\mu_x$  προσδιορίζει το "κέντρο βάρους" της συνάρτησης, ενώ η διασπορά  $\sigma_x^2$  την έκταση που καταλαμβάνουν οι τιμές της τυχαίας μεταβλητής γύρω από το "κέντρο βάρους".



Παράδειγμα Να υπολογιστεί η συνάρτηση κατανομής πιθανότητας  $P_X(x)$ , η μέση τιμή  $m_X$ , η μέση τετραγωνική τιμή  $E(X^2)$  και η διασπορά  $\sigma_X^2$  μιας τυχαίας μεταβλητής  $X$  της οποίας η συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας είναι  $f_X(x) = \begin{cases} 1 - \frac{x}{2} & \text{για } 0 \leq x \leq 2 \\ 0 & \text{άλλω}$

Λύση

Η γραφική παράσταση της συνάρτησης πυκνότητας πιθανότητας είναι αυτή που φαίνεται. (Αγνοείτε προς στιγμήν το γραφικό σκισμένο τμήμα).



Η συνάρτηση κατανομής πιθανότητας, η μέση των οποίων ορίζεται ως:

$$P_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(u) du = \int_0^x \left(1 - \frac{u}{2}\right) du = x - \frac{x^2}{4} \quad \text{για } 0 \leq x \leq 2$$

Η μέση (αναμενόμενη) τιμή της μεταβλητής  $X$  είναι:

$$m_X = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \int_0^2 x \left(1 - \frac{x}{2}\right) dx = \frac{2}{3}$$

Η μέση τετραγωνική τιμή είναι:

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_X(x) dx = \int_0^2 x^2 \left(1 - \frac{x}{2}\right) dx = \frac{2}{3}$$

Η διασπορά υπολογίζεται εύκολα από τα πιο πάνω αποτελέσματα:

$$\sigma_X^2 = E(X^2) - (m_X)^2 = \frac{2}{3} - \left(\frac{2}{3}\right)^2 = \frac{2}{9}$$

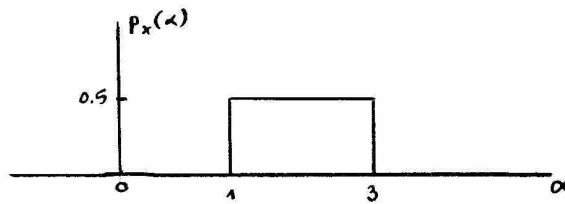
Σημείωση: Από τη συνάρτηση κατανομής πιθανότητας θα μπορούσαμε εύκολα να υπολογίσουμε την πιθανότητα η τιμή της  $X$  να βρίσκεται μέσα σε μια περιοχή τιμών.

Για παράδειγμα, η πιθανότητα η  $X$  να βρίσκεται μεταξύ 0.5 και 1.5, δηλαδή  $0.5 \leq X \leq 1.5$ , υπολογίζεται ως:

$$\begin{aligned} \text{Πιθανότητα } [0.5 < X \leq 1.5] &= P_X(1.5) - P_X(0.5) = \\ &= \frac{15}{16} - \frac{7}{16} = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

Η τιμή αυτή αντιστοιχεί στο εμβαδόν της γραφικής παράστασης περιοχής που φαίνεται.

Παράδειγμα Να υπολογιστεί η μέση τιμή και η διασπορά μιας τυχαίας μεταβλητής  $X$  της οποίας η συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας είναι ομοιόμορφη και δίνεται στο σχήμα.



Λύση

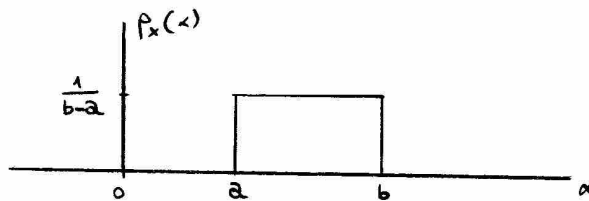
$$m_x = \int_{-\infty}^{\infty} x p_x(x) dx = \int_1^3 0.5 x dx = 0.5 \left. \frac{x^2}{2} \right|_1^3 = \frac{1}{2} \left( \frac{9}{2} - \frac{1}{2} \right) = 2$$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_x(x) dx = \int_1^3 0.5 x^2 dx = 0.5 \left. \frac{x^3}{3} \right|_1^3 = \frac{1}{2} \left( \frac{27}{3} - \frac{1}{3} \right) = \frac{26}{6} = \frac{13}{3}$$

$$\text{Άρα } \sigma_x^2 = E(X^2) - (m_x)^2 = \frac{13}{3} - 2^2 = \frac{13}{3} - \frac{12}{3} = \frac{1}{3}$$

Γενίκευση:

Για τη συνάρτηση ομοιόμορφης πυκνότητας έχουμε:

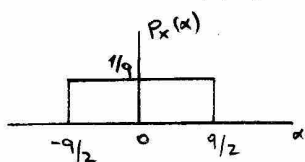


$$m_x = \int_{-\infty}^{\infty} x p_x(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b x dx = \frac{1}{b-a} \left. \frac{x^2}{2} \right|_a^b = \frac{1}{b-a} \cdot \frac{1}{2} (b^2 - a^2) = \frac{a+b}{2}$$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_x(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b x^2 dx = \frac{1}{b-a} \left. \frac{x^3}{3} \right|_a^b = \frac{1}{b-a} \cdot \frac{1}{3} (b^3 - a^3) = \frac{a^2 + ab + b^2}{3}$$

$$\sigma_x^2 = E(X^2) - (m_x)^2 = \frac{(b-a)^2}{12}$$

Εφαρμογή:



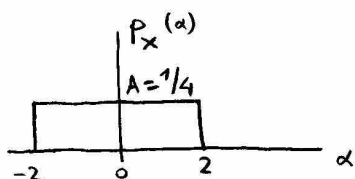
Ο όρος κβάντισης (quantization noise) για στρογγυλάση (rounding) είναι ομοιόμορφα κατανοημένο μεταξύ  $-q/2$  και  $q/2$ , όπου  $q$  το βήμα κβάντισης. Άρα η μέση τιμή τους είναι μηδέν και η διασπορά  $q^2/12$ , αφού με βάση το παραπάνω  $a = -q/2$  και  $b = q/2$ .

ΑΣΚΗΣΗ Δύο τυχαίες μεταβλητές  $X$  και  $Y$  έχουν τις ακόλουθες ομοιόμορφες συνάρτησης πυκνότητας πιθανότητας:

$$p_X(x) = \begin{cases} A & \text{για } -2 \leq x \leq 2 \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases} \quad p_Y(y) = \begin{cases} B & \text{για } -1 \leq y \leq 3 \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

Να υπολογιστεί η μέση τιμή, η μέση τετραγωνική τιμή και η διασπορά καθ'εξής.

ΛΥΣΗ

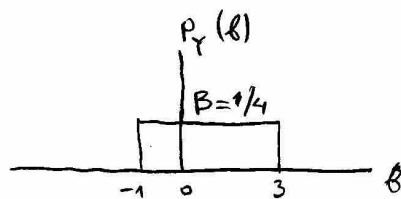


Το εμβαδόν της  $p_X(x)$  πρέπει να ισούται με τη μονάδα. Άρα η σταθερά  $A = 1/4$

$$E(X) = m_X = \int_{-\infty}^{\infty} x p_X(x) dx = \int_{-2}^2 x \cdot \frac{1}{4} dx = \frac{1}{4} \left. \frac{x^2}{2} \right|_{-2}^2 = \frac{1}{8} [2^2 - (-2)^2] = 0$$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 p_X(x) dx = \int_{-2}^2 x^2 \cdot \frac{1}{4} dx = \frac{1}{4} \left. \frac{x^3}{3} \right|_{-2}^2 = \frac{1}{12} [2^3 - (-2)^3] = \frac{4}{3}$$

$$\sigma_X^2 = E(X^2) - m_X^2 = \frac{4}{3} - 0^2 = \frac{4}{3}$$



Από το εμβαδόν της  $p_Y(y)$  που πρέπει να είναι μονάδα προκύπτει ότι  $B = 1/4$ .

$$m_Y = \int_{-\infty}^{\infty} y p_Y(y) dy = \int_{-1}^3 y \cdot \frac{1}{4} dy = \frac{1}{4} \left. \frac{y^2}{2} \right|_{-1}^3 = \frac{1}{8} [3^2 - (-1)^2] = \frac{1}{8} [9 - 1] = 1$$

$$E(Y^2) = \int_{-\infty}^{\infty} y^2 p_Y(y) dy = \int_{-1}^3 y^2 \cdot \frac{1}{4} dy = \frac{1}{4} \left. \frac{y^3}{3} \right|_{-1}^3 = \frac{1}{12} [3^3 - (-1)^3] = \frac{7}{3}$$

$$\sigma_Y^2 = E(Y^2) - m_Y^2 = \frac{7}{3} - 1^2 = \frac{4}{3}$$

Παρατηρούμε ότι οι διασπορές των τυχαίων μεταβλητών είναι ίσες. Αυτό είναι αναμενόμενο, καθώς τα σχήματα των  $p_X(x)$ ,  $p_Y(y)$  είναι ίδια και διατείνονται πάνω από ένα τεταρτοκύβιο στη μέση τιμή τους.

Συγκεκριμένα ότι οι διασπορές  $\sigma^2$  μπορούν να υπολογιστούν και εύκολα από τον ορισμό τους

$$\sigma_X^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x - m_X)^2 p_X(x) dx = \int_{-2}^2 (x - 0)^2 \cdot \frac{1}{4} dx = \frac{1}{4} \int_{-2}^2 x^2 dx = \frac{1}{4} \left. \frac{x^3}{3} \right|_{-2}^2 = \frac{1}{12} [2^3 - (-2)^3] = \frac{4}{3}$$

$$\sigma_Y^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (y - m_Y)^2 p_Y(y) dy = \int_{-1}^3 (y - 1)^2 \cdot \frac{1}{4} dy = \frac{1}{4} \left[ \int_{-1}^3 y^2 dy - 2 \int_{-1}^3 y dy + \int_{-1}^3 1^2 dy \right] = \frac{1}{4} \left( \frac{28}{3} - 8 + 4 \right) = \frac{4}{3}$$

## 2. ΔΥΟ ΤΥΧΑΙΕΣ ΜΕΤΑΒΗΤΕΣ $X, Y$

Η πιθανότητα  $n$   $X$  να λάβει μια τιμή στην περιοχή  $-\infty$  έως  $\alpha$  και  $n$   $Y$  να λάβει μια τιμή στην περιοχή  $-\infty$  έως  $\beta$ , δίνεται από την συνάρτηση από κοινού κατανομής πιθανότητας (joint probability distribution function)

$$P_{XY}(\alpha, \beta) = \text{Πιθανότητα } [X \leq \alpha, Y \leq \beta]$$

ή ισοδύναμα από τη συνάρτηση από κοινού πυκνότητας πιθανότητας (joint probability density function)

$$p_{XY}(\alpha, \beta) = \frac{\partial^2 P_{XY}(\alpha, \beta)}{\partial \alpha \partial \beta}$$

Συνεπώς η συνάρτηση από κοινού κατανομής πιθανότητας υπολογίζεται ως

$$P_{XY}(\alpha, \beta) = \int_{-\infty}^{\alpha} \int_{-\infty}^{\beta} p_{XY}(u, v) du dv$$

---

Ιδιότητες της pdf  $P_{XY}(\alpha, \beta)$

$$P_{XY}(\alpha, \beta) \geq 0$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} P_{XY}(\alpha, \beta) d\alpha d\beta = 1$$

---

Ιδιότητες της  $P_{XY}(\alpha, \beta)$

$$0 \leq P_{XY}(\alpha, \beta) \leq 1$$

$$P_{XY}(\alpha_1, \beta_1) \leq P_{XY}(\alpha_2, \beta_2) \quad \forall \alpha_1 \leq \alpha_2 \wedge \beta_1 \leq \beta_2$$

$$P_{XY}(-\infty, -\infty) = 0 \quad P_{XY}(+\infty, +\infty) = 1$$

---

Οι κοινές στατιστικές ιδιότητες δύο τυχαίων μεταβλητών  $X, Y$  εκφράζονται μέσω της ετερο-συσχέτισης (cross-correlation) και της ετερο-διασποράς (cross-covariance) τους:

Ετερο-συσχέτιση  
(cross-correlation)

$$r_{xy} = \phi_{xy} = E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} \alpha \beta p_{xy}(\alpha, \beta) d\alpha d\beta$$

Ετερο-διασπορά  
(cross-covariance)

$$\begin{aligned} \sigma_{xy}^2 = \gamma_{xy} &= E([X - m_x][Y - m_y]) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (\alpha - m_x)(\beta - m_y) p_{xy}(\alpha, \beta) d\alpha d\beta \\ &= \phi_{xy} - m_x m_y \end{aligned}$$

- Δύο τυχαίες μεταβλητές  $X, Y$  είναι γραμμικά ανεξάρτητες (linearly independent) ή ασυσχέτιστες (uncorrelated) εάν

$$E(XY) = E(X) E(Y) \quad \text{ή ισοδύναμα} \quad \gamma_{xy} = 0$$

- Δύο τυχαίες μεταβλητές  $X, Y$  είναι στατιστικά ανεξάρτητες (statistically independent) εάν

$$P_{xy}(\alpha, \beta) = P_x(\alpha) P_y(\beta)$$

ή

$$P_{xy}(\alpha, \beta) = P_x(\alpha) P_y(\beta)$$

- Αποδεικνύεται ότι οι στατιστικά ανεξάρτητες μεταβλητές είναι και γραμμικά ανεξάρτητες. Το αντίθετο δεν ισχύει πάντοτε.

- Η ιδιότητα της στατιστικής ανεξαρτησίας διευκολύνει τον υπολογισμό των στατιστικών ιδιοτήτων τυχαίας μεταβλητής η οποία φέρει να εκφραστεί ως συνάρτηση πολλών ανεξάρτητων μεταβλητών. Π.χ. εάν  $X, Y$  είναι στατιστικά ανεξάρτητες τυχαίες μεταβλητές με μέσες τιμές  $m_x, m_y$  αντίστοιχα, τότε για την  $V = aX + bY$  ισχύει:  $m_v = a m_x + b m_y$  και  $\sigma_v^2 = a^2 \sigma_x^2 + b^2 \sigma_y^2$ .



- Όπως είδαμε, οι τυχαίες μεταβλητές  $X, Y$  είναι ασυσχέτιστες (uncorrelated) εάν  $E(XY) = E(X)E(Y)$  ή ισοδύναμα εάν  $\gamma_{XY} = 0$  [αφού  $\gamma_{XY} = \phi_{XY} - \mu_X \mu_Y = E(XY) - E(X)E(Y) = E(X)E(Y) - E(X)E(Y) = 0$ ].

Ασυσχέτιστες δεν σημαίνει μηδενική συσχέτιση, αυτός και αν μία από τις τυχαίες μεταβλητές έχει μηδενική μέση τιμή.

Ασυσχέτιστες σημαίνει μηδενική ετερο-συνδιασπορά (cross-covariance). Ίσως όμοια θα ήταν, αντί για ασυσχέτιστες, να ονομάζονταν noncovariant, αλλά αυτός ο όρος δεν χρησιμοποιείται σφαιρικά.

Παράδειγμα

Έστω ότι η συνάρτηση από κοινού πυκνότητας πιθανότητας των

δύο τυχαίων μεταβλητών  $X, Y$  είναι

$$P_{XY}(\alpha, \beta) = \begin{cases} A & \text{για } -1 \leq \alpha \leq 1, 0 \leq \beta \leq 1 \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

Να προσδιοριστεί η τιμή της σταθεράς  $A$  και να υπολογιστεί

η πιθανότητα τα  $X$  και  $Y$  να βρίσκονται στην περιοχή

$$0.5 \leq \alpha \leq 1, \quad 0 \leq \beta \leq 1.$$

Λύση

Από τη βασική ιδιότητα της συνάρτησης από κοινού πυκνότητας πιθανότητας

έχουμε:

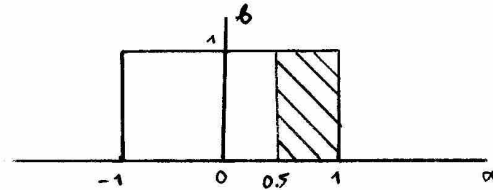
$$\iint_{-\infty-\infty}^{\infty\infty} P_{XY}(\alpha, \beta) d\alpha d\beta = 1 \Rightarrow$$

$$A \int_{-1}^1 \int_0^1 d\alpha d\beta = A \left[ \int_{-1}^1 d\alpha \right] \left[ \int_0^1 d\beta \right] = A \cdot \alpha \Big|_{-1}^1 \cdot \beta \Big|_0^1 = A \cdot 2 \cdot 1 = 2A = 1$$

$$\text{Συνεπώς } A = \frac{1}{2}$$

Η πιθανότητα τα  $X, Y$  να βρίσκονται στην περιοχή  $0.5 \leq \alpha \leq 1$

$0 \leq \beta \leq 1$  δείχνεται στο γραφικό σχήμα του σχήματος:



$$\text{Π.δανότητα } [0.5 \leq X \leq 1, 0 \leq Y \leq 1] = A \int_{0.5}^1 \int_0^1 d\alpha d\beta = \frac{1}{2} \cdot 1 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{4}$$

---

ΤΥΧΑΙΕΣ ΔΙΑΔΙΚΑΣΙΕΣ ΣΤΟΝ ΧΡΟΝΟ

---

## ΣΤΑΤΙΣΤΙΚΕΣ ΙΔΙΟΤΗΤΕΣ ΤΥΧΑΙΩΝ ΔΙΑΔΙΚΑΣΙΩΝ

Μια διακριτού χρόνου τυχαία (στοχαστική) διαδικασία είναι μια ακολουθία τυχαιών μεταβλητών και αποτελείται τυπικά από μια άλλη συλλογή (collection / ensemble) ακολουθιών διακριτού χρόνου. [βλ. σκίμα επόμενης σελίδας]

Οι στατιστικές ιδιότητες της τυχαίας διαδικασίας  $\{X(n)\}$  τη χρονική στιγμή  $n$  δίνονται από τις στατιστικές ιδιότητες της τυχαίας μεταβλητής  $X(n)$ .

Μέση ή αναμενόμενη τιμή του  $\{X(n)\}$  στον χρόνο  $n$ :

$$m_{X(n)} = E(X(n)) = \int_{-\infty}^{\infty} \alpha p_{X(n)}(\alpha; n) d\alpha$$

Μέση τετραγωνική τιμή του  $\{X(n)\}$  στον χρόνο  $n$ :

$$E(X(n)^2) = \int_{-\infty}^{\infty} \alpha^2 p_{X(n)}(\alpha; n) d\alpha$$

Διασπορά του  $\{X(n)\}$  στον χρόνο  $n$ :

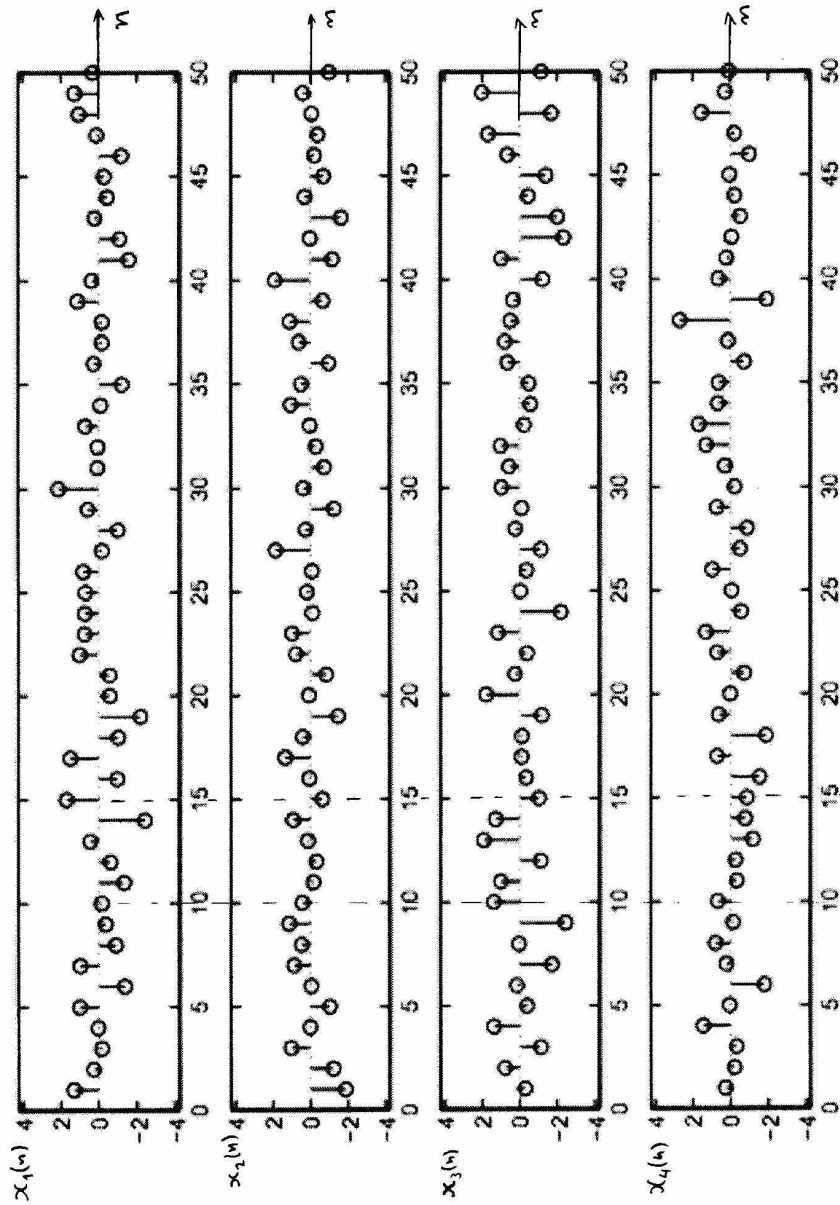
$$\sigma_{X(n)}^2 = E([X(n) - m_{X(n)}]^2) = E(X(n)^2) - (m_{X(n)})^2$$

Γενικά η μέση τιμή, η μέση τετραγωνική τιμή και η διασπορά μιας τυχαίας διαδικασίας διακριτού χρόνου είναι συναρτήσεις του χρόνου  $n$  και μπορούν να θεωρηθούν ως ακολουθίες.

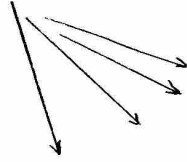
Γενική παρατήρηση: Πολύ συχνά στη βιβλιογραφία χρησιμοποιείται ο όρος τυχαίο ή στοχαστικό βήμα αντί του όρου τυχαία ή στοχαστική διαδικασία.

# ENSEMBLE

Stochastic or Random Process  $X(n)$



Stochastic or Random signals  $x(n)$  (Realizations)



$n_1$   $n_2$   
 $X(n_1)$   $X(n_2)$   
Random Variables

Συχνά είναι χρήσιμο να υπολογίσουμε τη στατιστική συσχέτιση των δειγμάτων μιας стоχαστικής διαδικασίας διακριτού χρόνου σε δύο διαφορετικούς χρόνους  $m$  και  $n$ .

Αυτοσυσχέτιση (autocorrelation):  $\phi_{xx}(m, n) = E(X(m) X^*(n))$

όπου  $*$  το συζυγές μιγαδικό

Αυτοσυνδιασπορά (autocovariance):  $\gamma_{xx}(m, n) = E([X(m) - m_{X(m)}][X(n) - m_{X(n)}]^*) =$   
 $= \phi_{xx}(m, n) - m_{X(m)} m_{X(n)}^*$

- Παρατηρούμε ότι η αυτοσυσχέτιση και η αυτοσυνδιασπορά είναι συναρτήσεις των  $m$  και  $n$ , οπότε μπορούν να θεωρηθούν ως δισδιάστατες ακολουθίες.

Η συσχέτιση μεταξύ δύο διακριτών τυχαίων διαδικασιών διακριτού χρόνου  $\{X(n)\}$  και  $\{Y(n)\}$  περιγράφεται από τις συναρτήσεις ετερο-συσχέτισης (cross-correlation) και ετεροσυνδιασποράς (cross-covariance).

Ετερο-συσχέτιση (cross-correlation):  $\phi_{xy}(m, n) = E(X(m) Y^*(n)) =$   
 $= \iint_{-\infty}^{\infty} \alpha \beta^* p_{X(n)Y(n)}(\alpha, \beta; m, n) d\alpha d\beta$

Ετερο-συνδιασπορά (cross-covariance):  $\gamma_{xy}(m, n) = E([X(m) - m_{X(m)}][Y(n) - m_{Y(n)}]^*) =$   
 $= \phi_{xy}(m, n) - m_{X(m)} m_{Y(n)}^*$

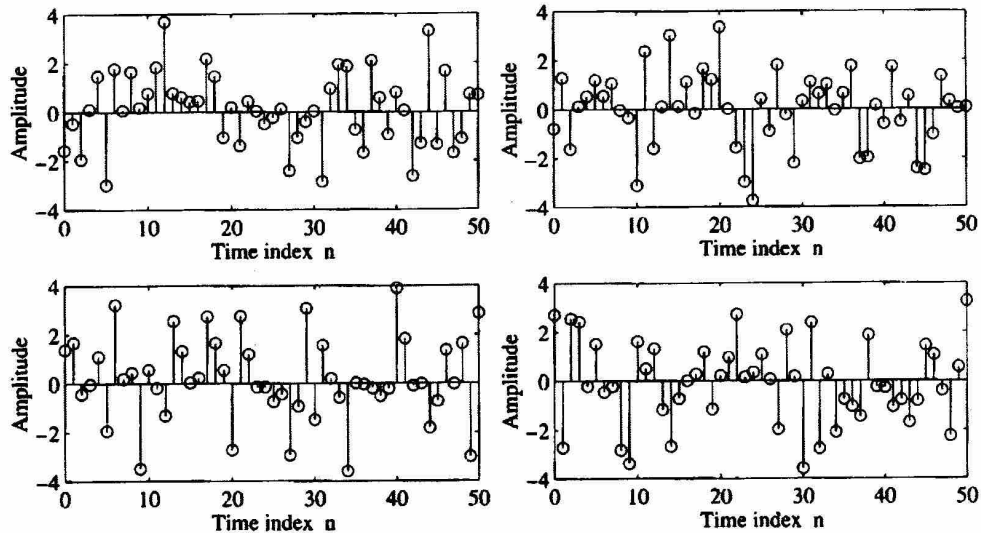
- Παρατηρούμε ότι η ετερο-συσχέτιση και η ετεροσυνδιασπορά είναι συναρτήσεις των  $m$  και  $n$ , οπότε μπορούν να θεωρηθούν ως δισδιάστατες ακολουθίες.
- Οι στοχαστικές διαδικασίες  $\{X(n)\}, \{Y(n)\}$  είναι ασυσχέτιστες εάν  $\gamma_{xy}(m, n) = 0$  για όλες τις τιμές του χρόνου  $m$  και  $n$ . Εάν  $\phi_{xy}(m, n) = 0$ , τότε αυτές ονομάζονται ορθογώνιες.

Παράδειγμα Έστω το τυχαίο υφιστάμενο σήμα  $\{X(n)\} = \{A \cos(\omega_0 n + \phi)\}$

με συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας για τα  $A, \phi$ :

$$p_A(\alpha) = \begin{cases} \frac{1}{4} & 0 \leq \alpha \leq 4 \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases} \quad p_\phi(\varphi) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi} & 0 \leq \varphi \leq 2\pi \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

Να υπολογιστούν οι στατιστικές που ιδιότητες.



↑ Τέσσερις δυνατές πραγματώσεις (realizations) του τυχαίου σήματος  $\{X(n)\}$  για  $\omega_0 = 0.06\pi$ , πλάτος  $A$  ομοιόμορφα κατανοημένο στην περιοχή  $0 \leq \alpha \leq 4$  και φάση  $\phi$  ομοιόμορφα κατανοημένο στην περιοχή  $0 \leq \varphi \leq 2\pi$ .

Λύση Οι δύο τυχαίες μεταβλητές  $A, \phi$  είναι στατιστικά ανεξάρτητες, οπότε η από κοινού πυκνότητα πιθανότητας ισούται με το γινόμενο των επιμέρους συναρτήσεων πυκνότητας πιθανότητας.

$$p_{A\phi}(\alpha, \varphi) = \begin{cases} \frac{1}{8\pi} & 0 \leq \alpha \leq 4, 0 \leq \varphi \leq 2\pi \\ 0 & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

Η μέση τιμή του  $\{X(n)\}$  στον χρόνο  $n$  είναι:

$$\begin{aligned} m_{X(n)} &= \frac{1}{8\pi} \int_0^4 \int_0^{2\pi} \alpha \cos(\omega_0 n + \varphi) d\alpha d\varphi = \\ &= \frac{1}{8\pi} \left( \int_0^4 \alpha d\alpha \right) \left( \int_0^{2\pi} \cos(\omega_0 n + \varphi) d\varphi \right) = \\ &= \frac{1}{\pi} [\sin(\omega_0 n + 2\pi) - \sin(\omega_0 n)] = 0 \end{aligned}$$

Η μέση τετραγωνική τιμή του  $\{X(n)\}$  στον χρόνο  $n$  είναι:

$$\begin{aligned} E(X^2(n)) &= \frac{1}{8\pi} \int_0^4 \int_0^{2\pi} \alpha^2 \cos^2(\omega_0 n + \varphi) d\alpha d\varphi = \\ &= \frac{1}{8\pi} \left( \int_0^4 \alpha^2 d\alpha \right) \left( \int_0^{2\pi} \cos^2(\omega_0 n + \varphi) d\varphi \right) = \frac{8}{3} \end{aligned}$$

Η διασπορά του  $\{X(n)\}$  στον χρόνο  $n$  είναι ίση με τη μέση τετραγωνική τιμή, αφού η μέση τιμή είναι 0.

$$\sigma_{X(n)}^2 = E([X(n) - m_{X(n)}]^2) = E(X^2(n)) - m_{X(n)}^2 = E(X^2(n)) - 0 = \frac{8}{3}$$

Η συνάρτηση αυτοσυσχέτισης είναι:

$$\begin{aligned} \phi_{XX}(m, n) &= E(X(m) X(n)^*) = \\ &= \frac{1}{8\pi} \int_0^4 \alpha^2 d\alpha \int_0^{2\pi} \cos(\omega_0 m + \varphi) \cos(\omega_0 n + \varphi) d\varphi = \\ &= \frac{8}{3} \cos(\omega_0(m-n)) \end{aligned}$$

Σημείωση: Όπως θα δείτε αμέσως μετά, το υφιστάμενο αυτό σήμα είναι στάσιμο υπό την ευρεία έννοια (wide-sense stationary signal) αφού έχει σταθερή μέση τιμή  $[m_x = 0]$  και η συνάρτηση αυτοσυσχέτισης εξαρτάται μόνο από τη διαφορά των χρόνων  $m$  και  $n$   $[\phi_{XX}(m, n) = \frac{8}{3} \cos(\omega_0(m-n))]$ .



**ΑΣΚΗΣΗ** Να υπολογίσετε την ανεξάρτητη τιμή  $m_x(n)$  και την αυτο-συσχέτιση  $\phi_{xx}(n, m)$  της τυχαιάς ακολουθίας διακριτού χρόνου  $X(n) = A^n$ ,  $n \geq 0$ , όπου  $A$  τυχαιά μεταβλητή με ομοιόμορφη κατανομή στο διάστημα  $(0, 1)$ .

**ΛΥΣΗ**

$$p_A(\alpha) = \begin{cases} 1, & 0 < \alpha < 1 \\ 0, & \text{αλλιώς} \end{cases}$$

$$m_x(n) = E(X(n)) = E(A^n) = \int_0^1 \alpha^n d\alpha = \frac{\alpha^{n+1}}{n+1} \Big|_0^1 = \frac{1}{n+1}$$

$$\phi_{xx}(n, m) = E(X(n) X^*(m)) = E(A^n A^m) = E(A^{n+m}) = \int_0^1 \alpha^{n+m} d\alpha = \frac{1}{n+m+1}$$

**ΑΣΚΗΣΗ** Να αποδείξετε ότι  $\phi_{xx}(n, n) \geq 0$

**ΛΥΣΗ**  $\phi_{xx}(n, n) = E(X(n) X^*(n)) = E(|X(n)|^2) \geq 0$  ο.ε.δ.

**ΑΣΚΗΣΗ** Έστω η τυχαιά ακολουθία  $X(n) = A_n + B_n$ , όπου  $A, B$  ανεξάρτητες τυχαιές μεταβλητές κανονικής κατανομής με μηδενική μέση τιμή και διασπορά  $\sigma_A^2, \sigma_B^2$  αντίστοιχα. Να υπολογίσετε:  
 α. τη μέση τιμή  $m_x(n)$  και την αυτοσυσχέτιση  $\phi_{xx}(n, m)$ .  
 β. τη μέση τετραγωνική τιμή  $E(X^2(n))$ .

**ΛΥΣΗ** α.  $m_x(n) = E(X(n)) = E(A_n + B_n) = E(A) + E(B) = 0$  αφού  $E(A) = E(B) = 0$

$$\begin{aligned} \phi_{xx}(n, m) &= E(X(n) X^*(m)) = E((A_n + B_n)(A_m + B_m)) = \\ &= E(A_n^2 + A_n B_m + B_n A_m + B_m^2) = \\ &= E(A_n^2) + E(A_n B_m) + E(B_n A_m) + E(B_m^2) = \\ &= \sigma_A^2 + E(A) E(B) + E(B) E(A) + \sigma_B^2 = \sigma_A^2 + \sigma_B^2 \\ &\text{αφού } E(AB) = \langle \text{λόγω ανεξαρτησίας} \rangle = E(A) E(B) = 0 \cdot 0 = 0 \end{aligned}$$

β.  $E(X^2(n)) = E(X(n) X^*(n)) = \dots = \sigma_A^2 + \sigma_B^2$

Ουσιαστικά πρόκειται για το προηγούμενο αποτέλεσμα για  $n=m$ .

## ΣΤΑΣΙΜΕΣ ΤΥΧΑΙΕΣ ΔΙΑΔΙΚΑΣΙΕΣ

Γενικά, οι στατιστικές ιδιότητες μιας τυχαίας διαδικασίας διακριτού χρόνου  $\{X(n)\}$ , όπως για παράδειγμα η μέση τιμή και η διασπορά της τυχαίας μεταβλητής  $X(n)$ , καθώς και οι συναρτήσεις αυτοσυσχετίσιμης και αυτο-διασποράς, είναι χρονικά μεταβαλλόμενες συναρτήσεις.

Τα τυχαία σήματα που συχνά συναντάμε σε εφαρμογές ψηφιακής επεξεργασίας σήματος είναι τα ονομαζόμενα στάσιμα υπό την ευρεία έννοια (wide-sense stationary -WSS-) για τα οποία ορισμένες στατιστικές τους ιδιότητες είναι ανεξάρτητες του χρόνου ή της κρχής του χρόνου. Συγκεκριμένα, για μια WSS πηχία στοχαστική διαδικασία  $\{X(n)\}$ , η μέση τιμή  $E\{X(n)\}$  έχει σταθερή τιμή  $m_x$  για όλες τις τιμές του χρόνου  $n$ , και οι συναρτήσεις αυτοσυσχετίσιμης και αυτο-διασποράς εξαρτώνται μόνο από τη διαφορά των χρόνων  $m$  και  $n$ .

$$\text{σταθερή!} \Rightarrow m_x = E\{X(n)\} \quad \forall n$$

$$\phi_{xx}(l) = \phi_{xx}(n+l, n) = E\{X(n+l) X^*(n)\} \quad \forall n, l$$

$$\begin{aligned} \gamma_{xx}(l) &= \gamma_{xx}(n+l, n) = E\{[X(n+l) - m_x][X(n) - m_x]^*\} \\ &= \phi_{xx}(l) - |m_x|^2 \quad \forall n, l \end{aligned}$$

Παρατηρούμε ότι για μια WSS στοχαστική διαδικασία, οι συναρτήσεις αυτοσυσχετίσιμης και αυτο-διασποράς είναι μονοδιάστατες ακολουθίες.

Για μια WSS στοχαστική διαδικασία, η μέση τετραγωνική τιμή και η διασπορά είναι:

$$\begin{aligned} E\{|X(n)|^2\} &= \phi_{xx}(0) \\ \sigma_x^2 &= \gamma_{xx}(0) = \phi_{xx}(0) - |m_x|^2 \end{aligned}$$

Σημείωση: Στα WSS τυχαία σήματα οι ροές δεύτερης τάξης δεν αλλάζουν με τον χρόνο.

Οι ροές ανώτερης τάξης ή η pdf μπορεί να αλλάξουν, όπως στην πράξη στην πληθονότητα των περιπτώσεων, οι ροές μέχρι δεύτερης τάξης είναι αμετέτες.

Οι συναρτήσεις αυτοσυγκρίσης και αυτοδιασποράς δύο WSS στοχαστικών διαδικασιών  $\{X(n)\}$  και  $\{Y(n)\}$  δίνονται από τις σχέσεις:

$$\phi_{xy}(\ell) = E(X(n+\ell)Y^*(n))$$

$$\begin{aligned} \gamma_{xy}(\ell) &= E([X(n+\ell) - m_x][Y(n) - m_y]^*) = \\ &= \phi_{xx}(\ell) - m_x m_y^* \end{aligned}$$

### Ιδιότητες συφθερίας

$$\phi_{xx}(-\ell) = \phi_{xx}^*(\ell)$$

$$\gamma_{xx}(-\ell) = \gamma_{xx}^*(\ell)$$

$$\phi_{xy}(-\ell) = \phi_{yx}^*(\ell)$$

$$\gamma_{xy}(-\ell) = \gamma_{yx}^*(\ell)$$

### Άλλες ιδιότητες

$$\phi_{xx}(0) \phi_{yy}(0) \geq |\phi_{xy}(\ell)|^2$$

$$\gamma_{xx}(0) \gamma_{yy}(0) \geq |\gamma_{xy}(\ell)|^2$$

$$\phi_{xx}(0) \geq |\phi_{xx}(\ell)|$$

$$\gamma_{xx}(0) \geq |\gamma_{xx}(\ell)|$$

### Παρατηρήσεις

- Οι συναρτήσεις αυτοσυγκρίσης και αυτοδιασποράς μιας σταθίτης πραγματικής (real-valued) με την ευρεία έννοια (WSS) στοχαστικής διαδικασίας παρουσιάζουν άρτια συφθερία και έχουν τις μέγιστες τιμές τους στο  $\ell = 0$ .
- Αποδεικνύεται<sup>⊗</sup> ότι για μια WSS στοχαστική διαδικασία με τη μηδενική μέση τιμή, δηλαδή με  $m_{X(n)} = 0$ , και με χωρίς περιοδικές συνιστώσες, ισχύει

$$\lim_{|\ell| \rightarrow \infty} \phi_{xx}(\ell) = |m_{X(n)}|^2$$

Εάν η  $X(n)$  έχει κάποια περιοδική συνιστώσα, τότε η  $\phi_{xx}(\ell)$

θα περιέχει την ίδια περιοδική συνιστώσα.

⊗ Απόδειξη:  $\phi_{xx}(\ell) = E(X(n+\ell)X^*(n)) = \langle \text{όταν } |\ell| \rightarrow \infty \text{ για πολλές τυχαίες διαδικασίες, οι τυχαίες μεταβλητές γίνονται όλο και πιο ανεξάρτητες καθώς αποκαρπίνονται χρονικά μεταξύ τους} \rangle$   
 $= E(X(n+\ell))E(X^*(n)) =$   
 $= m_x \cdot m_x^* = |m_x|^2$

## ΣΤΑΣΙΜΕΣ ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΕΣ ΔΙΑΔΙΚΑΣΙΕΣ (ΠΡΑΓΜΑΤΙΚΩΝ ΤΙΜΩΝ)

ΟΡΙΣΜΟΙ Συνάρτηση αυτοσυσχέτισης:  $\phi_{xx}(\tau) = E(X(t+\tau)X(t))$  (1)

Συνάρτηση αυτοσυνδιασποράς:  $\gamma_{xx}(\tau) = E([X(t+\tau) - m_x][X(t) - m_x]) =$  (2)

$$= \phi_{xx}(\tau) - m_x^2 \quad (3)$$

ΙΔΙΟΤΗΤΕΣ 1.  $\phi_{xx}(0) = E(X^2(t)) \geq 0$

Η αυτοσυσχέτιση για  $\tau=0$  δίνει τη δεύτερη ροπή ή την μέση ισχύ της WSS στοχαστικής διαδικασίας

$$\gamma_{xx}(0) = E([X(t) - m_x]^2) = \sigma^2$$

2.  $\phi_{xx}(\tau) = \phi_{xx}(-\tau)$

Η αυτοσυσχέτιση έχει άρτια συμμετρία

3.  $|\phi_{xx}(\tau)| \leq \phi_{xx}(0)$

Η συνάρτηση αυτοσυσχέτισης έχει τη μέγιστη τιμή της στο  $\tau=0$

ΑΠΟΔΕΙΞΕΙΣ 1. Από τις σχέσεις (1) και (2) βάζοντας  $\tau=0$   
ΙΔΙΟΤΗΤΩΝ

2.  $\phi_{xx}(-\tau) = E(X(t-\tau)X(t)) = \langle \text{Θέτω } t-\tau = \xi \Rightarrow t = \xi + \tau \rangle =$   
 $= E(X(\xi)X(\xi+\tau)) =$   
 $= E(X(\xi+\tau)X(\xi)) = \phi_{xx}(\tau)$  βάζει τον ορισμό (1)

3. Θεωρούμε την μη αρνητική ποσότητα  $E([X(t+\tau) \pm X(t)]^2) \geq 0$  και έχουμε

$$\underbrace{E([X(t+\tau)]^2)}_{\phi_{xx}(0)} \pm 2 \underbrace{E(X(t+\tau)X(t))}_{\phi_{xx}(\tau)} + \underbrace{E([X(t)]^2)}_{\phi_{xx}(0)} \geq 0 \Rightarrow$$

$$2\phi_{xx}(0) \pm 2\phi_{xx}(\tau) \geq 0 \Rightarrow \phi_{xx}(0) \pm \phi_{xx}(\tau) \geq 0 \Rightarrow$$

$$-\phi_{xx}(0) \leq \phi_{xx}(\tau) \leq \phi_{xx}(0) \Rightarrow |\phi_{xx}(\tau)| \leq \phi_{xx}(0)$$

ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΕΣ

ΣΥΝΕΧΟΥΣ ΧΡΟΝΟΥ

Μέση τιμή  $W_X(t) = E(X(t))$

Αυτοσυσχέτιση  $\phi_{XX}(t_1, t_2) = E(X(t_1) X^*(t_2))$

Αυτοσυσχέτιση  $\gamma_{XX}(t_1, t_2) = E([X(t_1) - W_X(t_1)][X(t_2) - W_X(t_2)]^*) =$

$= \phi_{XX}(t_1, t_2) - W_X(t_1) W_X^*(t_2)$

Συντελεστής συσχέτισης  $r_{XX}(t_1, t_2) = \frac{\gamma_{XX}(t_1, t_2)}{\sqrt{\gamma_{XX}(t_1, t_1) \gamma_{XX}(t_2, t_2)}} \rightarrow -1 \leq r_{XX}(t_1, t_2) \leq 1$

$W_X = E(X(t))$

$\phi_{XX}(t+\tau, t) = \phi_{XX}(\tau) = E(X(t+\tau) X^*(t))$

$\gamma_{XX}(t+\tau, t) = \gamma_{XX}(\tau) = E([X(t+\tau) - W_X][X(t) - W_X]^*) =$   
 $= \phi_{XX}(\tau) - |W_X|^2$

$\phi_{XX}(0) = E(X(t) X^*(t)) = E(|X(t)|^2)$

$\sigma_X^2 = \gamma_{XX}(0) = \phi_{XX}(0) - |W_X|^2$

$r_{XX}(\tau) = \frac{\gamma_{XX}(\tau)}{\gamma_{XX}(0)} \rightarrow -1 \leq r_{XX}(\tau) \leq 1$

ΔΙΑΔΙΚΑΣΙΕΣ

ΔΙΑΚΡΙΤΟΥ ΧΡΟΝΟΥ

$W_X(n) = E(X(n))$

$\phi_{XX}(n_1, n_2) = E(X(n_1) X^*(n_2))$

$\gamma_{XX}(n_1, n_2) = E([X(n_1) - W_X(n_1)][X(n_2) - W_X(n_2)]^*) =$

$= \phi_{XX}(n_1, n_2) - W_X(n_1) W_X^*(n_2)$

$r_{XX}(n_1, n_2) = \frac{\gamma_{XX}(n_1, n_2)}{\sqrt{\gamma_{XX}(n_1, n_1) \gamma_{XX}(n_2, n_2)}} \rightarrow -1 \leq r_{XX}(n_1, n_2) \leq 1$

$W_X = E(X(n))$

$\phi_{XX}(n+l, n) = \phi_{XX}(l) = E(X(n+l) X^*(n)) \quad \forall n, l$

$\gamma_{XX}(n+l, n) = \gamma_{XX}(l) = E([X(n+l) - W_X][X(n) - W_X]^*) =$   
 $= \phi_{XX}(l) - |W_X|^2$

$\phi_{XX}(0) = E(X(n) X^*(n)) = E(|X(n)|^2)$

$\sigma_X^2 = \gamma_{XX}(0) = \phi_{XX}(0) - |W_X|^2$

$r_{XX}(l) = \frac{\gamma_{XX}(l)}{\gamma_{XX}(0)} \rightarrow -1 \leq r_{XX}(l) \leq 1$

## ΕΡΓΟΔΙΚΟΤΗΤΑ ΣΗΜΑΤΩΝ

Ένα στάσιμο τυχαίο σήμα ονομάζεται εργοδικό (ergodic) εάν όλες οι στατιστικές του ιδιότητες μπορούν να υπολογιστούν από μια και μόνο πραγματοποίηση του σήματος, αλλά περασιώνου, τύπου.



Για ένα εργοδικό σήμα οι τιμές τιμές στον χρόνο ισοούνται με τις τιμές τιμές του συνόλου (ensemble) (\*) οι οποίες προκύπτουν από τον τελεστή αναμεταθέσεως καθώς το όριο του τύπου με πραγματοποίησης γίνεται στο άπειρο. Για ένα πραγματικό εργοδικό σήμα διακριτού χρόνου, ισχύει:

$$m_x = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N x(n)$$

$$\sigma_x^2 = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N (x(n) - m_x)^2$$

$$\gamma_{xx}(l) = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N (x(n+l) - m_x)(x(n) - m_x)$$

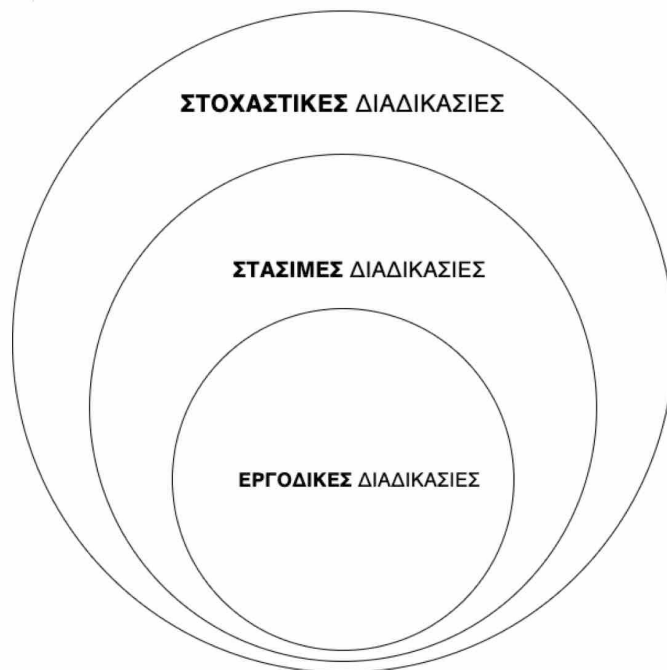
Επειδή πολλές φορές δεν είναι πρακτικό να υπολογίσουμε τα παραπάνω όρια, χρησιμοποιούμε στην πράξη κάποια περασιώνου τύπου αλγόριθμο ώστε να έχουμε μια εκτίμηση των στατιστικών χαρακτηριστικών.

$$\hat{m}_x = \frac{1}{N+1} \sum_{n=0}^N x(n)$$

$$\hat{\sigma}_x^2 = \frac{1}{N+1} \sum_{n=0}^N (x(n) - \hat{m}_x)^2$$

$$\hat{\gamma}_{xx}(l) = \frac{1}{N+1} \sum_{n=0}^N (x(n+l) - \hat{m}_x)(x(n) - \hat{m}_x)$$

(\*) Αυτό θα μπορούσε να εκφραστεί και ως: vertical averages = horizontal averages  
Στην πράξη χρησιμοποιούμε συνήθως τις τιμές τιμές στον χρόνο για τον υπολογισμό των στατιστικών χαρακτηριστικών των τυχαίων σημάτων.



- Μια διαδικασία είναι εργοδική εάν τα στατιστικά χαρακτηριστικά της όλης τυχαίας διαδικασίας μπορούν να εξαχθούν από μια οποιαδήποτε πραγμάτωση (realization).
- Η εργοδικότητα προϋποθέτει στασιμότητα. Με άλλα λόγια, μια εργοδική διαδικασία είναι πάντοτε στάσιμη. Το αντίστροφο δεν ισχύει. Μια στάσιμη διαδικασία δεν είναι κατ' ανάγκη εργοδική.

Η στασιμότητα είναι αναγκαία συνθήκη για την εργοδικότητα, αλλά όχι ικανή.

- Στην πράξη, οι περισσότερες στάσιμες διαδικασίες είναι εργοδικές.

Ασκηση α. Δίνεται η συνεχής χρόνου στοχαστική διαδικασία  $X(t) = A \sin(\Omega_0 t + \Phi)$  όπου  $\Phi$  τυχαία μεταβλητή ομοιόμορφα κατανοημένη στην περιοχή από  $-\pi$  έως  $\pi$ .  
 Να υπολογιστεί η συνάρτηση αυτοσυσχέτισης.

β. Να υπολογιστεί η συνάρτηση ετερο-συσχέτισης της  $X(t)$  με την τυχαία διαδικασία  $Y(t) = B \sin(\Omega_0 t + \Phi + \theta)$ , όπου  $\Phi$  η τυχαία μεταβλητή του ερωτήματος α.

Λύση α.  $\phi_{xx}(\tau) = E \left( X(t+\tau) X^*(t) \right) =$

$$\begin{aligned}
 &= E \left( A \sin[\Omega_0(t+\tau) + \Phi] A \sin(\Omega_0 t + \Phi) \right) = \langle \sin \varphi_1 \cdot \sin \varphi_2 = \frac{1}{2} [\cos(\varphi_1 - \varphi_2) - \cos(\varphi_1 + \varphi_2)] \rangle \\
 &= A^2 \cdot \frac{1}{2} E \left( \cos(\Omega_0 \tau) - \cos(2\Omega_0 t + \Omega_0 \tau + 2\Phi) \right) = \\
 &= \frac{A^2}{2} \cos(\Omega_0 \tau) - \frac{A^2}{2} \underbrace{E \left( \cos(2\Omega_0 t + \Omega_0 \tau + 2\Phi) \right)}_m \quad (1)
 \end{aligned}$$

Αλλά

$$\begin{aligned}
 m &= E \left( \cos(\underbrace{2\Omega_0 t + \Omega_0 \tau + 2\Phi}_{\xi}) \right) = E \left( \cos(\xi + 2\Phi) \right) = \int_{-\pi}^{\pi} \cos(\xi + 2\varphi) \cdot \underbrace{\rho_{\Phi}(\varphi)}_{1/2\pi} d\varphi = \\
 &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos(\xi + 2\varphi) d\varphi = \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{1}{2} \sin(\xi + 2\varphi) \Big|_{-\pi}^{\pi} = \\
 &= \frac{1}{4\pi} \left[ \sin(\xi + 2\pi) - \sin(\xi - 2\pi) \right] = \frac{1}{4\pi} \left[ \sin(2\pi + \xi) + \sin(2\pi - \xi) \right] = \\
 &= \frac{1}{4\pi} \left[ \sin(\xi) + (-\sin(\xi)) \right] = 0
 \end{aligned}$$

Τελικά η (1) γίνεται:

$$\phi_{xx}(\tau) = \frac{A^2}{2} \cos(\Omega_0 \tau) \quad (2)$$

Παρατηρούμε ότι η αυτοσυσχέτιση εξαρτάται μόνον από τη διαφορά των χρόνων  $\tau = (t+\tau) - t$  ή  $\tau = t_1 - t_2$  όπου  $t_1 = t+\tau$ ,  $t_2 = t$  δύο οποιαδήποτε π.τ.ς χρόνου.

Επίσης, όπως αναφέρόταν, η αυτοσυσχέτιση είναι άρτια συνάρτηση,

$$\phi_{xx}(\tau) = \phi_{xx}(-\tau).$$



### Σημείωση

Γιόρτζε ότι η αυτοσυσχέτιση της τυχαίας διαδικασίας  $X(t)$  εξαρτάται μόνο από τη διαφορά των χρόνων  $t_1, t_2 = \tau$ . Αν αναδειχθεί ότι και η μέση τιμή της είναι σταθερή, δηλαδή ανεξάρτητη του χρόνου, τότε θα πρόκειται για μια στάσιμη διαδικασία (με την ευρεία έννοια).

$$\begin{aligned} m_x &= E(X(t)) = \int_{-\infty}^{\infty} x p_x(x) dx = \int_{-\pi}^{\pi} A \sin(\omega_0 t + \varphi) \underbrace{p_x(\varphi)}_{1/2\pi} d\varphi = \\ &= \frac{A}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sin(\omega_0 t + \varphi) d\varphi = \\ &= \frac{-A}{2\pi} \cos(\omega_0 t + \varphi) \Big|_{-\pi}^{\pi} = \frac{-A}{2\pi} [\cos(\omega_0 t + \pi) - \cos(\omega_0 t - \pi)] = \\ &= \frac{A}{2\pi} [\cos(\pi + \omega_0 t) - \cos(\pi - \omega_0 t)] = \\ &= \frac{A}{2\pi} [-\cos(\omega_0 t) - [-\cos(\omega_0 t)]] = \\ &= 0 \end{aligned}$$

Η μέση τιμή της τυχαίας διαδικασίας είναι μηδέν, όπως άλλωστε ήταν διαφανές, αφού πρόκειται για υφαινωτά γρήγορα τυχαίες φέρσις.

Δεδομένου ότι η μέση τιμή είναι σταθερή (μηδέν) και η αυτοσυσχέτιση εξαρτάται μόνο από τη διαφορά των χρόνων, μπορούμε να συμπεράνουμε ότι πρόκειται για μια στάσιμη τυχαία διαδικασία.

Η τυχαία αυτή διαδικασία είναι ερισμένη και ερχσδική. Αυτό εννοεί ότι μπορούμε να υπολογίσουμε τις στατιστικές της ιδιότητες από τία και μόνο πραγματική της, δηλαδή από ένα δείγμα αυτής, έστω το  $x(t) = A \sin(\omega_0 t + \varphi)$ , όπου  $\varphi$  έχει τώρα μια συγκεκριμένη σταθερή τιμή. Έτσι, ο υπολογισμός της μέσης τιμής τώρα θα γίνει στον χρόνο.

$$\begin{aligned}
M_x &= \frac{1}{T} \int_T x(t) dt = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} A \sin(\Omega_0 t + \varphi) dt = \\
&= \frac{A}{T} \frac{1}{\Omega_0} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \sin(\Omega_0 t + \varphi) d(\Omega_0 t + \varphi) = \frac{-A}{T\Omega_0} \cos(\Omega_0 t + \varphi) \Big|_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} = \\
&= \frac{-A}{T\Omega_0} \left[ \cos\left(\Omega_0 \frac{T}{2} + \varphi\right) - \cos\left(-\Omega_0 \frac{T}{2} + \varphi\right) \right] = \left\langle \Omega_0 = \frac{2\pi}{T} \rightarrow \frac{\Omega_0 T}{2} = \pi \right\rangle = \\
&= \frac{-A}{T\Omega_0} \left[ \cos(\pi + \varphi) - \cos(-\pi + \varphi) \right] = \\
&= \frac{-A}{T\Omega_0} \left[ -\cos(\varphi) - [-\cos(\varphi)] \right] = \\
&= 0
\end{aligned}$$

Η αυτοσυσχέτιση υπολογίζεται από τη γνωστή σχέση που χρησιμοποιείται για νοματισμένα (deterministic) σήματα.

$$\begin{aligned}
\Phi_{xx}(\tau) &= \frac{1}{T} \int_T x(t+\tau) x(t) dt = \\
&= \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} A \sin(\Omega_0(t+\tau) + \varphi) A \sin(\Omega_0 t + \varphi) dt = \\
&= \frac{A^2}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \frac{1}{2} \left[ \cos(\Omega_0 \tau) - \cos(2\Omega_0 t + \underbrace{\Omega_0 \tau + 2\varphi}_{\xi}) \right] dt = \\
&= \frac{A^2}{2T} \cos(\Omega_0 \tau) \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} dt - \frac{A^2}{2T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} \cos(2\Omega_0 t + \xi) dt = \\
&= \frac{A^2}{2T} \cos(\Omega_0 \tau) t \Big|_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} - \frac{A^2}{2T} \frac{1}{2\Omega_0} \sin(2\Omega_0 t + \xi) \Big|_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} = \\
&= \frac{A^2}{2T} \cos(\Omega_0 \tau) \left[ \frac{T}{2} - \left(-\frac{T}{2}\right) \right] - \frac{A^2}{4\Omega_0 T} \left[ \sin\left(2\Omega_0 \frac{T}{2} + \xi\right) - \sin\left(-2\Omega_0 \frac{T}{2} + \xi\right) \right] = \\
&= \frac{A^2}{2} \cos(\Omega_0 \tau) - \frac{A^2}{4\Omega_0 T} \underbrace{\left[ \sin(2\pi + \xi) - \sin(-2\pi + \xi) \right]}_0 \\
&= \frac{A^2}{2} \cos(\Omega_0 \tau)
\end{aligned}$$

β. Για τον υπολογισμό της ετεροσυσχέτισης των τυχαίων διαδικασιών  $X(t)$  και  $Y(t)$  βασισόμαστε και πάλι στο ότι αυτές είναι ερгодичνές και συνεπώς οι υπολογισμοί μπορούν να γίνουν από ένα μόνο δείγμα (πραγματικός) καθυστέρησης, όπου  $\varphi$  σταθερό.

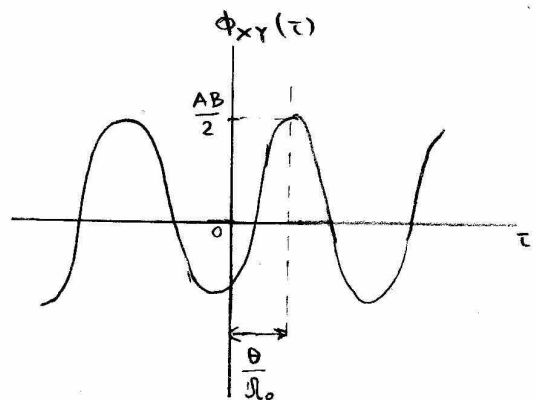
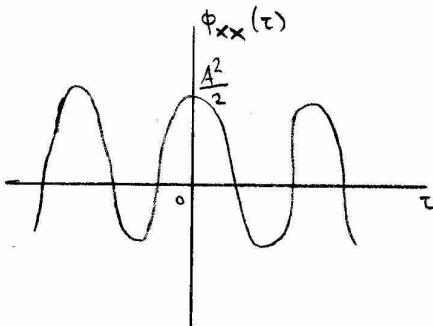
$$x(t) = A \sin(\omega_0 t + \varphi) \quad , \quad y(t) = B \sin(\omega_0 t + \varphi + \theta)$$

Έχουμε λοιπόν:

$$\begin{aligned} \phi_{xy}(\tau) = \phi_{yx}(\tau) &= \frac{1}{T} \int_T x(t+\tau) y(t) dt = \\ &= \frac{1}{T} \int_T A \sin[\omega_0(t+\tau) + \varphi] B \sin(\omega_0 t + \varphi + \theta) dt = \\ &= \frac{AB}{T} \frac{1}{2} \int_T [\cos(\omega_0 \tau - \theta) - \cos(2\omega_0 t + \omega_0 \tau + 2\varphi + \theta)] dt = \\ &= \frac{AB}{2T} \cos(\omega_0 \tau - \theta) \int_T dt - \underbrace{\frac{AB}{2T} \int_T \cos(2\omega_0 t + \xi) dt}_0 = \\ &= \frac{AB}{2} \cos(\omega_0 \tau - \theta) \end{aligned}$$

όπως αποδείχθηκε προηγουμένως

Οι κυματομορφές των συχρίσεων αυτοσυσχέτισης και ετεροσυσχέτισης δείχνονται στα παρακάτω σχήματα.



ΑΙΚΗΣΗ Έστω το τυχαίο σήμα

$$X(n) = A \cos(\omega n + \theta)$$

όπου  $\omega, \theta$  σταθερές και  $A$  τυχαία μεταβλητή. Να εξεταστεί εάν αυτό είναι στάβιλο με την ευρεία έννοια (WSS).

ΛΥΣΗ Για να διαπιστώσουμε εάν το τυχαίο αυτό σήμα είναι στάβιλο ή όχι, πρέπει να εξετάσουμε εάν η μέση του τιμή είναι σταθερή και εάν η αυτοσυσχέτιση του είναι ανεξάρτητη του χρόνου ή της αρχής του χρόνου, αλλά εξαρτάται μόνο από τη χρονική διαφορά  $m-n = \ell$ .

Μέση τιμή: 
$$\begin{aligned} m_x(n) &= E(X(n)) = E(A \cos(\omega n + \theta)) = \\ &= \cos(\omega n + \theta) \cdot E(A) \end{aligned}$$

Παρατηρούμε ότι η μέση τιμή δεν είναι σταθερή, εφόσον και αν  $E(A) = 0$ .

Αυτοσυσχέτιση: 
$$\begin{aligned} \phi_{xx}(m, n) &= E(X(m), X(n)^*) = \\ &= E(A \cos(\omega m + \theta) \cdot A \cos(\omega n + \theta)) = \\ &= E(A^2) \cdot \cos(\omega m + \theta) \cdot \cos(\omega n + \theta) = \\ &= E(A^2) \cdot \frac{1}{2} \{ \cos[\omega(m-n)] + \cos[\omega(m+n) + 2\theta] \} \end{aligned}$$

Παρατηρούμε ότι η αυτοσυσχέτιση δεν εξαρτάται μόνο από τη διαφορά  $m-n$ , οπότε το τυχαίο σήμα  $X(n)$  δεν είναι στάβιλο.

## Η ΕΝΝΟΙΑ ΤΗΣ ΙΣΧΥΟΣ ΣΤΑ ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΑ ΣΗΜΑΤΑ

Μέση ισχύς νωροτελεγματικών (deterministic)  
ήν περιοδικού σήματος  $x(n)$

$$P_x = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N |x(n)|^2$$

Μέση ισχύς στοχαστικού σήματος  $\{X(n)\}$

$$P_x = E \left( \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N |X(n)|^2 \right)$$

Στις περισσότερες των περιπτώσεων που  
εμφανίζονται στην πράξη, οι τελεστές της  
αναμενόμενης τιμής και του αθροίσματος  
πιθαμούν να εναλλάσσονται, οπότε έχουμε:

$$P_x = \lim_{N \rightarrow \infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N E(|X(n)|^2)$$

Για WSS τυχαία σήματα για τα οποία  
ισχύει ότι η μέση τετραγωνική τιμή  
είναι σταθερή  $\neq 0$ , έχουμε:

$$P_x = E(|X(n)|^2)$$

Με βάση τις σχέσεις που ισχύουν για τα  
WSS τυχαία σήματα

$$E(|X(n)|^2) = \phi_{xx}(0)$$

$$\sigma_x^2 = \gamma_{xx}(0) = \phi_{xx}(0) - |m_x|^2$$

η μέση ισχύς γίνεται:

$$P_x = \phi_{xx}(0) = \sigma_x^2 + |m_x|^2$$

ΑΣΚΗΣΗ Να υπολογιστεί η μέση τιμή και η διασπορά ενός WSS πραγματών  
σήματος του οποίου η συνάρτηση αυτοσυχρητικότητας είναι:

$$\Phi_{xx}(\ell) = \frac{10 + 21\ell^2}{1 + 3\ell^2}$$

ΛΥΣΗ Είδαμε ότι  $\lim_{|\ell| \rightarrow \infty} \Phi_{xx}(\ell) = |m_{X(n)}|^2$

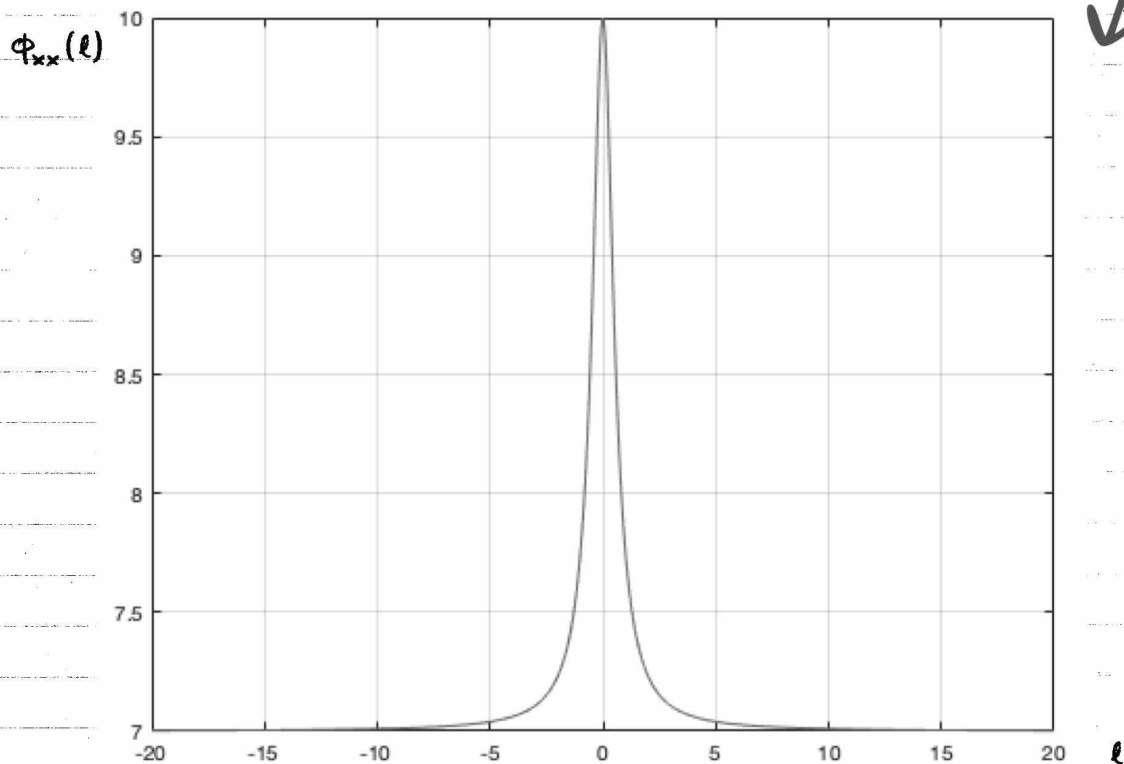
Ευνενώς  $|m_{X(n)}|^2 = \lim_{|\ell| \rightarrow \infty} \Phi_{xx}(\ell) = \lim_{|\ell| \rightarrow \infty} \frac{\frac{10}{\ell^2} + 21}{\frac{1}{\ell^2} + 3} = \frac{21}{3} = 7$

Άρα  $m_{X(n)} = \pm\sqrt{7}$

Από τη σχέση  $E(|X(n)|^2) = \Phi_{xx}(0)$  βρίσκουμε ότι  $E(|X(n)|^2) = 10$

Τέλος, από τη σχέση  $\sigma_x^2 = \Phi_{xx}(0) - |m_x|^2 = 10 - 7 = 3$

υπολογίζουμε τη διασπορά.



---

ΤΥΧΑΙΕΣ ΔΙΑΔΙΚΑΣΙΕΣ ΣΤΗ ΕΥΧΝΟΤΗΤΑ

---

## ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΙ ΤΥΧΑΙΩΝ ΣΗΜΑΤΩΝ

Τα άπειρου μήκους τυχαία σήματα έχουν άπειρη ενέργεια και δεν μπορούν να αναπαρασταθούν στον μετασχηματισμένο χώρο όπως τα νομοτελείαια (deterministic) σήματα. Όμως, οι ακολουθίες αυτοσυσχέτισης και αυτοδιασποράς των σταθίων τυχαίων σημάτων είναι πεπερασμένες ενέργειας και στις περιπτώσεις των περιπτώσεων που έχουν πρακτικό ενδιαφέρον, οι μετασχηματισμοί τους υπάρχουν.

### ● ΜΕΤΑΣΧΗΜΑΤΙΣΜΟΣ FOURIER ΔΙΑΚΡΙΤΟΥ ΧΡΟΝΟΥ (DTFT)

DTFT της αυτοσυσχέτισης  $\phi_{xx}(l)$   
μιας WSS διαδικασίας  $\{X(n)\}$

$$\Phi_{xx}(e^{j\omega}) = \sum_{l=-\infty}^{\infty} \phi_{xx}(l) e^{-j\omega l} \quad |\omega| < \pi$$

Το  $\Phi_{xx}(e^{j\omega})$  οφθαλμίζεται συνήθως ως  $S_{xx}(\omega)$  και αναφέρεται ως φάσμα ισχύος (power spectrum) ή φάσμα πυκνότητας ισχύος (power density spectrum) ή φασματική πυκνότητα ισχύος (power spectral density).

Η σχέση αυτή είναι γνωστή και ως θεωρήμα Wiener-Khinchin.

Η ικανή συνθήκη για την ύπαρξη του φάσματος ισχύος  $S_{xx}(\omega)$  είναι η ακολουθία αυτοσυσχέτισης  $\phi_{xx}(l)$  να είναι αθροιστική κατ' απόλυτη τιμή.

Αντίστροφος DTFT του φάσματος ισχύος  $S_{xx}(\omega) = \Phi_{xx}(e^{j\omega})$

$$\phi_{xx}(l) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} S_{xx}(\omega) e^{j\omega l} d\omega$$

$$\text{Αλλά } E(|X(n)|^2) = \phi_{xx}(0)$$

$$\rightarrow E(|X(n)|^2) = \phi_{xx}(0) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} S_{xx}(\omega) d\omega$$

↑  
Η  $\phi_{xx}(0)$  αντιπροσωπεύει την μέση ισχύ  $P_x$  του τυχαίου σήματος  $\{X(n)\}$ .



## Ιδιότητες της $S_{xx}(\omega)$

- α. Μονάδες:  $S_{xx}(\omega) \rightsquigarrow \text{power/rad}$   
 $S_{xx}(f) \rightsquigarrow \text{power/Hz}$

Σημείωση:  $S_{xx}(f) \neq S_{xx}(\omega) \Big|_{\omega=2\pi f}$  δεδομένου ότι αλλάζει και η κλίμακα (scaling)

β.  $S_{xx}(\omega) \geq 0$  (βλ. ενότητα 2)

γ.  $S_{xx}(\omega)$  πραγματικό, δεδομένου ότι  $\phi_{xx}(\ell) = \phi_{xx}(-\ell)$ . Πρόκειται διπλασί για τον DTFT άρτιας ακολουθίας.

δ. Εάν  $x(n)$  πραγματικό, τότε  $S_{xx}(\omega)$  άρτια, δηλ.  $S_{xx}(-\omega) = S_{xx}(\omega)$ .

## Σημείωση 1

Εάν θέλουμε να υπολογίσουμε την ισχύ που επικεντρώνουν οι συχνότητες μεταξύ  $\omega_1$  και  $\omega_2$ , τότε υπολογίζουμε το ολοκλήρωμα

$$P = \frac{1}{\pi} \int_{\omega_1}^{\omega_2} S_{xx}(\omega) d\omega$$

Απόδειξη: 
$$P = \frac{1}{2\pi} \int_{-\omega_2}^{-\omega_1} S_{xx}(\omega) d\omega + \frac{1}{2\pi} \int_{\omega_1}^{\omega_2} S_{xx}(\omega) d\omega =$$
$$= 2 \cdot \frac{1}{2\pi} \int_{\omega_1}^{\omega_2} S_{xx}(\omega) d\omega \quad \langle \text{λόγω άρτιας συστροφής} \rangle$$

## Σημείωση 2

Από την ενότητα 1 έχουμε:  $P = \frac{1}{\pi} \int_{\omega_1}^{\omega_2} S_{xx}(\omega) d\omega$  }  $\int_{\omega_1}^{\omega_2} S_{xx}(\omega) d\omega \geq 0 \quad \forall \omega_1, \omega_2$   
Γνωρίζουμε όμως ότι  $P = E(|X(t)|^2) \geq 0$

Η τελευταία σχέση ισχύει μόνον עבור  $S_{xx}(\omega) \geq 0 \quad \forall \omega$

DTFT της αυτοδιασποράς  $\gamma_{xx}(l)$   
ενός WSS σήματος  $X(n)$

$$\Gamma_{xx}(e^{j\omega}) = \sum_{l=-\infty}^{\infty} \gamma_{xx}(l) e^{-j\omega l} \quad |\omega| < \pi$$

Η ικανή συνθήκη ύπαρξης του  $\Gamma_{xx}(e^{j\omega})$   
είναι η ακολουθία αυτοδιασποράς  $\gamma_{xx}(l)$   
να είναι αθροιστική κατ' απόλυτη τιμή.

Αντίστροφος DTFT του  $\Gamma_{xx}(e^{j\omega})$

$$\gamma_{xx}(l) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \Gamma_{xx}(e^{j\omega}) e^{j\omega l} d\omega$$

Άλλω  $\sigma_x^2 = \gamma_{xx}(0) = \phi_{xx}(0) - |m_x|^2$

$$\sigma_x^2 = \gamma_{xx}(0) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \Gamma_{xx}(e^{j\omega}) d\omega$$

$$\sigma_x^2 = \underbrace{\frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} S_{xx}(\omega) d\omega}_{\phi_{xx}(0)} - |m_x|^2$$

$$\gamma_{xx}(l) = \phi_{xx}(l) - |m_x|^2$$

$\xrightarrow{F}$

$$\Gamma_{xx}(e^{j\omega}) = S_{xx}(\omega) - 2\pi |m_x|^2 \delta(\omega) \quad |\omega| < \pi$$

$$\gamma_{xy}(l) = \phi_{xy}(l) - m_x m_y^*$$

$\xrightarrow{F}$

$$\Gamma_{xy}(e^{j\omega}) = S_{xy}(\omega) - 2\pi m_x m_y^* \delta(\omega) \quad |\omega| < \pi$$

όπου

$S_{xy}(\omega) = \Phi_{xy}(e^{j\omega})$  το φάσμα  
επτερο-ισχύος (cross-power spectrum)  
ή φασματική πυκνότητα επτερο-ισχύος  
(cross-power spectral density)

$$\Phi_{xy}(e^{j\omega}) = \sum_{l=-\infty}^{\infty} \phi_{xy}(l) e^{-j\omega l} \quad |\omega| < \pi$$

DTFT επτερο-διασποράς  $\Gamma_{xy}(e^{j\omega})$

$$\Gamma_{xy}(e^{j\omega}) = \sum_{l=-\infty}^{\infty} \gamma_{xy}(l) e^{-j\omega l} \quad |\omega| < \pi$$

ΣΗΜΕΙΩΣΗ Για την περίπτωση των στάσιμων (WSS) τυχαίων διαδικασιών συνεχούς χρόνου, οι αντίστοιχες σχέσεις της φασματικής πυκνότητας ισχύος (PSD) γίνονται όπως παρακάτω:

$$S_{xx}(\Omega) = F\{\phi_{xx}(\tau)\} = \int_{-\infty}^{\infty} \phi_{xx}(\tau) e^{-j\Omega\tau} d\tau$$

$$\phi_{xx}(\tau) = F^{-1}\{S_{xx}(\Omega)\} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} S_{xx}(\Omega) e^{j\Omega\tau} d\Omega$$

$$\Gamma_{xx}(\Omega) = F\{\gamma_{xx}(\tau)\} = \int_{-\infty}^{\infty} \gamma_{xx}(\tau) e^{-j\Omega\tau} d\tau$$

$$\gamma_{xx}(\tau) = F^{-1}\{\Gamma_{xx}(\Omega)\} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \Gamma_{xx}(\Omega) e^{j\Omega\tau} d\Omega$$

# ΛΕΥΚΗ ΤΥΧΑΙΑ ΔΙΑΔΙΚΑΣΙΑ (\*) (White Random Process)

Μια στοχαστική διαδικασία  $\{X(n)\}$  για την οποία οποιαδήποτε δύο τυχαίες μεταβλητές  $X(m), X(n)$  για  $m \neq n$ , είναι ανεξάρτητες και αμοιβαίως,  $E(X(m)X(n)) = E(X(m))E(X(n))$ ,

ονομάζεται λευκή τυχαία διαδικασία ή IID τυχαία διαδικασία.

Μια IID τυχαία διαδικασία είναι WSS.

independent and identically distributed

Αυτοσυγκρίσιμη WSS λευκής τυχαίας διαδικασίας

$$\Phi_{xx}(l) = \sigma_x^2 \delta(l) + m_x^2$$

F

Φάσμα ισχύος WSS λευκής τυχαίας διαδικασίας

$$S_{xx}(\omega) = \sigma_x^2 + 2\pi m_x^2 \delta(\omega) \quad |\omega| < \pi$$

Για μια λευκή στοχαστική διαδικασία με μηδενική μέση τιμή ( $m_x = 0$ )

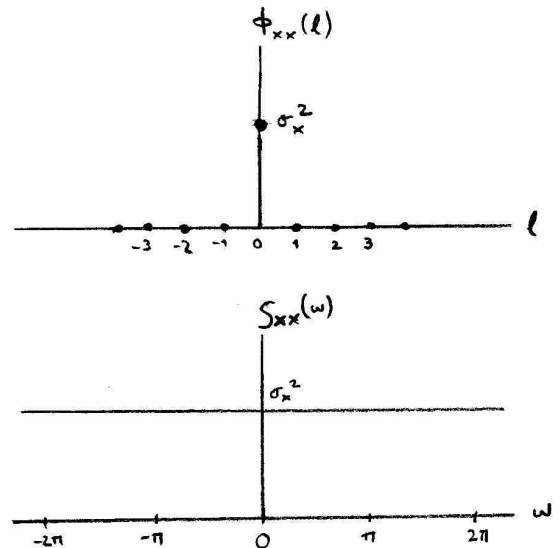
η αυτοσυγκρίσιμη είναι για φρακτική ακολουθία ύψους  $\sigma_x^2$ , και το

φάσμα ισχύος είναι σταθερό και ίσο προς  $\sigma_x^2$  για όλες τις τιμές του  $\omega$ .

$$\Phi_{xx}(l) = \sigma_x^2 \delta(l)$$

$$S_{xx}(\omega) = \sigma_x^2$$

Η στοχαστική αυτή διαδικασία ονομάζεται λευκός θόρυβος (white noise), διότι η φασματική πυκνότητα ισχύος  $S_{xx}(\omega)$  είναι η ίδια για όλο το φάσμα συχνοτήτων (βλ. σχήμα), κατ' αναλογία με το λευκό φως το οποίο καλύπτει όλα τα φυσικά χρώματα. Οι στοχαστικές διαδικασίες που δεν καλύπτουν όλο το φάσμα συχνοτήτων αναφέρονται ως έγχρωμος θόρυβος (colored or pink noise).

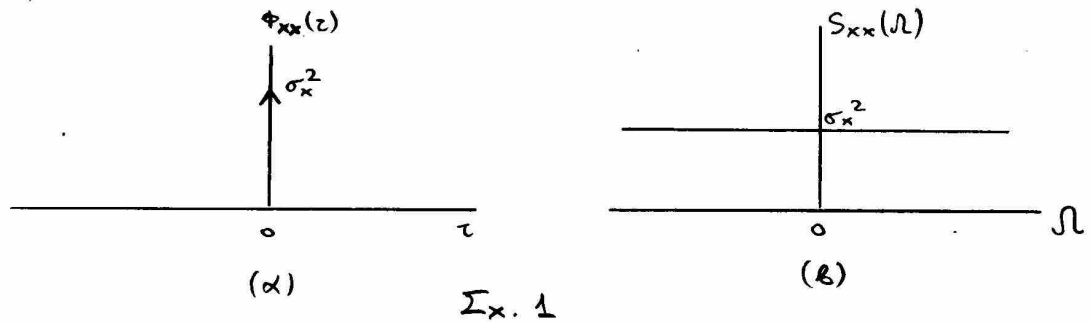


Ο λευκός θόρυβος ο οποίος είναι Gaussian ονομάζεται λευκός γκαουσιανός θόρυβος (white Gaussian noise - WGN).

(\*) Λευκή διαδικασία είναι αυτή της οποίας όλες οι συνιστώσες συχνοτήτων έχουν την ίδια ισχύ, δηλ. η φασματική πυκνότητα ισχύος είναι σταθερή για ΟΛΕΣ τις συχνοότητες. Ο θορυβώδης θόρυβος μοντελοποιείται ως λευκή διαδικασία.

Στην περίπτωση του συνεχούς χρόνου η αυτοσυσχέτιση και η φασματική πυκνότητα ισχύος του λευκού θορύβου είναι αντίστοιχα:

$$\phi_{xx}(\tau) = \sigma_x^2 \delta(\tau) \quad \xleftrightarrow{F} \quad S_{xx}(\Omega) = \sigma_x^2 \quad (1)$$



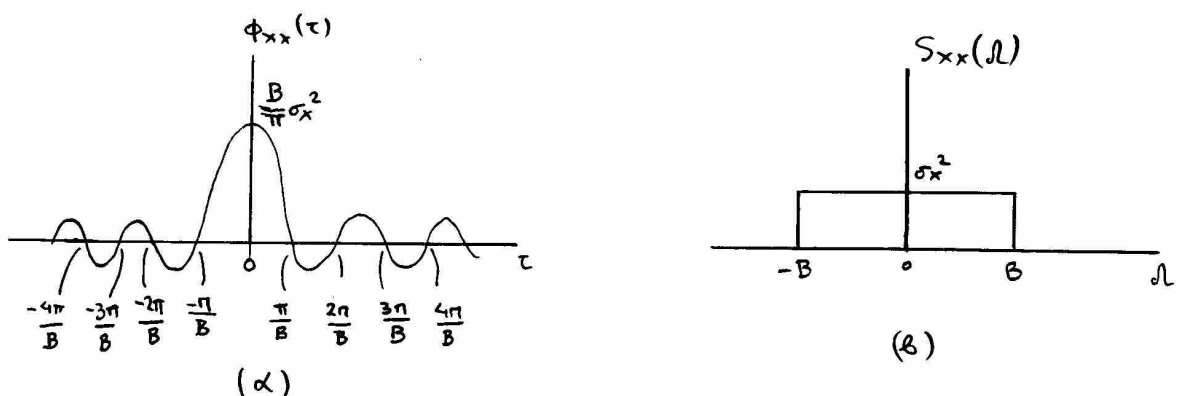
Στην πράξη όμως ο λευκός θόρυβος δεν μπορεί να υπάρξει γιατί αυτό θα σήφαινε πως έχαστε κλειση ισχύ, αφού  $P_x = \int_{-\infty}^{\infty} S_{xx}(\Omega) d\Omega \rightarrow \infty$

Έτσι στην πράξη ο λευκός θόρυβος ορίζεται για ένα καθορισμένο εύρος συχνοτήτων:

$$S_{xx}(\Omega) = \begin{cases} \sigma_x^2 & \text{για } -B \leq \Omega \leq B \\ 0 & \text{άλλω} \end{cases} \quad (2)$$

Η πλειοψηφία των φυσικών συστημάτων που μελετούμε έχει περιορισμένο εύρος συχνοτήτων, οπότε το ενδιαφέρον μας επικεντρώνεται σε αυτή την περιοχή. Συνεπώς ο θόρυβος μπορεί να θεωρηθεί λευκός για τη συγκεκριμένη περιοχή συχνοτήτων, ώστε να μπορούμε να προχωρήσουμε στην ανάλυση του συστήματος.

Με βάση τη σχέση (2) η φασματική πυκνότητα ισχύος έχει τη μορφή του Σχ. 2β, οπότε η αυτοσυσχέτιση του εν λόγω θορύβου, η οποία προκύπτει από τον αντίστροφο μετασχηματισμό Fourier της φασματ. πυκν. ισχύος  $S_{xx}(\Omega)$ , είναι της μορφής  $\text{sinc}(\tau)$ , όπως φαίνεται στο Σχ. 2α.



Η συνάρτηση αυτοσυσχετίσης του Σχ. 2α έχει προκύψει από τον αντίστροφο μετασχηματισμό Fourier του περιορισμένου εύρους λευκού θορύβου ως εξής:

$$\begin{aligned} \Phi_{xx}(\tau) &= F^{-1}\{S_{xx}(\omega)\} = \frac{1}{2\pi} \sigma_x^2 \int_{-B}^B e^{j\omega\tau} d\omega = \\ &= \frac{\sigma_x^2}{2\pi} \frac{1}{j\tau} \left( e^{jB\tau} - e^{-jB\tau} \right) = \\ &= \frac{\sigma_x^2}{2\pi} \frac{1}{j\tau} 2j \sin(B\tau) = \\ &= \frac{\sigma_x^2}{\pi} \frac{\sin(B\tau)}{\tau} \end{aligned} \quad (3)$$

Για  $\tau=0$  και μετά από την εφαρμογή του κανόνα L'Hospital βρίσκουμε  $\Phi_{xx}(0) = \frac{B}{\pi} \sigma_x^2$  που αντιστοιχεί στη μέση ισχύ του σήματος. Η συνάρτηση αυτοσυσχετίσης (3) μηδενίζεται για  $\tau = \frac{\pi}{B} \ell$ , όπου  $\ell \in \mathbb{Z} - \{0\}$ . Δεδομένου ότι η μέση τιμή  $m_x = E\{X(t)\}$  του λευκού θορύβου είναι μηδέν ( $m_x=0$ ), και ότι

$$\Phi_{xx}(\tau) = E(X(t+\tau)X^*(t)) = 0 \quad \text{για } \tau = \frac{\pi}{B} \ell \text{ για όλα τα } \ell \text{ εκτός μηδέν}$$

τα δείγματα του πεπερασμένου εύρους λευκού θορύβου είναι ασυσχετίστα μόνο για τις συγκεκριμένες τιμές του  $\tau$ .

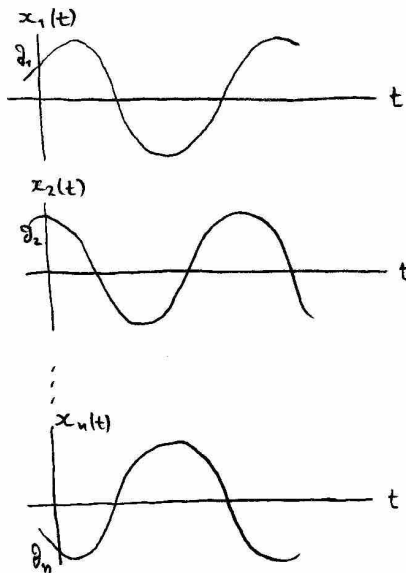
Παρατηρήστε ότι στην περίπτωση του θεωρητικού λευκού θορύβου, του οποίου το εύρος συχνοτήτων είναι απεριόριστο, τα δείγματα είναι ασυσχετίστα για όλες τις τιμές του  $\tau$ . (βλ. Σχ. 1α). Αυτό γίνεται φανερό από το Σχ. 2β καθώς  $B \rightarrow \infty$ , οπότε η μορφή τείνει σε αυτή του Σχ. 1β. Αντίστοιχα, για  $B \rightarrow \infty$  η μορφή του Σχ. 2α τείνει στην κωνική του Σχ. 1α,

### ΣΗΜΕΙΩΣΗ

Σε μια λευκή τυχαία διαδικασία όλα τα δείγματα (πραγματικής) είναι ασυσχετίστα. Μια τέτοια διαδικασία δεν είναι φυσικά πραγματοποιήσιμη, αφού έχει άπειρη ισχύ. Παιδί, όμως, έναν ρόλο στις τυχαίες διαδικασίες αντιστοιχεί με ευέλικτον τις συζητώντας τάξας στη φυσική και τις συνάρτησης δέλτα στα συστήματα. Ο θεωρητικός θόρυβος μοντελοποιείται ως λευκός Gaussian θόρυβος, αφού έχει ενήλικη φασματική πυκνότητα (PSD) σε ένα μεγάλο εύρος συχνοτήτων (GHz).

ΑΣΚΗΣΗ Για την στοχαστική διαδικασία  $X(t) = A \cos(2\pi F_0 t + \theta)$ , όπου  $\theta$  τυχαία μεταβλητή ομοιόμορφα κατανοημένη στο διάστημα  $[0, 2\pi)$ , να υπολογιστεί η συνάρτηση αυτοσυσχετίσεως καθώς και η φασματική πυκνότητα ισχύος.

ΛΥΣΗ Γραφικά, η τυχαία διαδικασία θα είναι όπως στο σχήμα, όπου δείχνονται

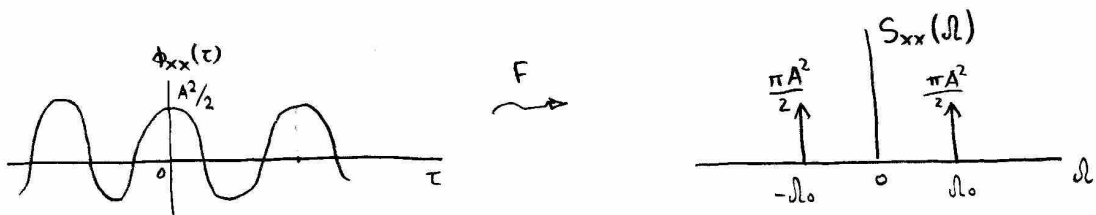


ορισμένες επιθυμητά / δεσφαιτά / πραγματοποιήσεις (realizations) για διαφορετικές τιμές της τυχαίας μεταβλητής  $\theta$  ( $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_n$ ).

$$\begin{aligned} \Phi_{xx}(t+\tau, t) &= E\left(X(t+\tau) X^*(t)\right) = E\left(A \cos[2\pi F_0(t+\tau) + \theta] \cdot A \cos(2\pi F_0 t + \theta)\right) = \\ &= A^2 \cdot \frac{1}{2} E\left(\cos(2\pi F_0 \tau) + \cos(4\pi F_0 t + 2\pi F_0 \tau + 2\theta)\right) = \\ &= \frac{A^2}{2} \left[ \underbrace{E(\cos(2\pi F_0 \tau))}_{\cos(2\pi F_0 \tau)} + \underbrace{E(\cos(4\pi F_0 t + 2\pi F_0 \tau + 2\theta))}_0 \right] = \\ &= \frac{A^2}{2} \cos(2\pi F_0 \tau) = \\ &= \Phi_{xx}(\tau) \end{aligned}$$

$S_{xx}(\omega) = F\{\Phi_{xx}(\tau)\}$  όπου  $F\{-\}$  ο μετασχηματισμός Fourier της συνάρτησης

$$A_{p <} S_{xx}(\omega) = F\left\{\frac{A^2}{2} \cos(\omega_0 \tau)\right\} = \frac{A^2}{2} \pi [\delta(\omega - \omega_0) + \delta(\omega + \omega_0)]$$

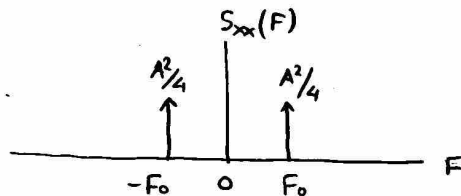


Σημείωση 1. Στην περίπτωση που θέλουμε να εκφράσουμε την φασματική πυκνότητα ισχύος συναρτήσει της συχνότητας  $F$  και όχι της κυλιανής συχνότητας, μετατρέπουμε την  $S_{xx}(\omega)$  λαμβάνοντας στις σχέσεις:

$$\omega = 2\pi F \quad \text{και} \quad \delta(\omega x) = \frac{1}{|\alpha|} \delta(x).$$

Έτσι έχουμε:

$$\begin{aligned} S_{xx}(F) &= \frac{A^2 \pi}{2} [\delta(2\pi F - 2\pi F_0) + \delta(2\pi F + 2\pi F_0)] = \\ &= \frac{A^2 \pi}{2} [\delta(2\pi(F - F_0)) + \delta(2\pi(F + F_0))] = \\ &= \frac{A^2 \pi}{2} \cdot \frac{1}{2\pi} [\delta(F - F_0) + \delta(F + F_0)] = \\ &= \frac{A^2}{4} [\delta(F - F_0) + \delta(F + F_0)] \end{aligned}$$



2.  $E(\cos(4\pi F_0 t + 2\pi F_0 \tau + 2\theta)) = 0$  όπου  $\theta$  τ.μ. με ομοιόμορφη κατανομή  $[0, 2\pi)$ .

$$p_\theta(\theta) = \frac{1}{2\pi}$$

Απόδειξη

$$\begin{aligned} \text{Ισχύει} \quad E(g(\theta)) &= \int_{-\infty}^{\infty} g_\theta(\alpha) p_\theta(\alpha) d\alpha = \int_0^{2\pi} \underbrace{\cos(4\pi F_0 t + 2\pi F_0 \tau + 2\theta)}_{\xi} \cdot \frac{1}{2\pi} d\theta = \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos(\xi + 2\theta) d\theta = \frac{1}{2\pi} \frac{1}{2} [\sin(\xi + 2\theta)]_0^{2\pi} = \\ &= \frac{1}{4\pi} [\sin(\xi + 2\pi) - \sin(\xi)] = \\ &= \frac{1}{4\pi} [\sin(\xi) - \sin(\xi)] = \\ &= 0 \end{aligned}$$



ΑΣΚΗΣΗ Δίνονται οι WSS τυχαίες διαδικασίες  $X(t)$  και  $Y(t)$ , οι οποίες είναι από κοινού WSS. Να υπολογιστεί η φασματική πυκνότητα ισχύος του αθροίσματός τους.

ΛΥΣΗ Έστω  $Z(t) = X(t) + Y(t)$ . Η τυχαία διαδικασία  $Z(t)$  είναι επίσης WSS και η αυτοσυσχέτισή της υπολογίζεται ως ακολούθως:

$$\begin{aligned}\phi_{zz}(t+\tau, t) &= E\left(Z(t+\tau) Z^*(t)\right) = \\ &= E\left([X(t+\tau) + Y(t+\tau)][X(t) + Y(t)]^*\right) = \\ &= E\left(X(t+\tau) X^*(t) + X(t+\tau) Y^*(t) + Y(t+\tau) X^*(t) + Y(t+\tau) Y^*(t)\right) = \\ &= \underbrace{E(X(t+\tau) X^*(t))}_{\phi_{xx}(\tau)} + \underbrace{E(X(t+\tau) Y^*(t))}_{\phi_{xy}(\tau)} + \underbrace{E(Y(t+\tau) X^*(t))}_{\phi_{yx}(\tau)} + \underbrace{E(Y(t+\tau) Y^*(t))}_{\phi_{yy}(\tau)}\end{aligned}$$

Άρα

$$\phi_{zz}(\tau) = \phi_{xx}(\tau) + \phi_{xy}(\tau) + \phi_{yx}(\tau) + \phi_{yy}(\tau) = \langle \text{δηλαδή ότι } \phi_{yx}(\tau) = \phi_{xy}^*(-\tau) \rangle$$

$$\phi_{zz}(\tau) = \phi_{xx}(\tau) + \phi_{xy}(\tau) + \phi_{xy}^*(-\tau) + \phi_{yy}(\tau) \quad (1)$$

F

Λαμβάνοντας τον μετασχηματισμό Fourier και των δύο μελών

$$\begin{aligned}S_{zz}(\Omega) &= S_{xx}(\Omega) + S_{xy}(\Omega) + S_{xy}^*(\Omega) + S_{yy}(\Omega) = \\ &= S_{xx}(\Omega) + 2 \operatorname{Re}\{S_{xy}(\Omega)\} + S_{yy}(\Omega) \quad (2)\end{aligned}$$

(PSD)

Παρατηρούμε ότι η φασματική πυκνότητα ισχύος του αθροίσματος ισούται με το άθροισμα των PSD καθένας των διαδικασιών συν έναν επιπλέον όρο που εξαρτάται από την στεροσυσχέτισή τους. Εάν οι διαδικασίες  $X(t)$ ,  $Y(t)$  είναι ασυσχετίστες, τότε

$$\phi_{xy}(\tau) = E(X(t+\tau) Y^*(t)) = E(X(t+\tau)) E(Y^*(t)) = m_x m_y^*$$

Τέλος, αν τουλάχιστον μία από τις διαδικασίες είναι μηδενικής μέσης τιμής, τότε  $\phi_{xy}(\tau) = 0$ , οπότε

$$S_{zz}(\Omega) = S_{xx}(\Omega) + S_{yy}(\Omega) \quad (3)$$

ΑΣΚΗΣΗ Έστω η τυχαία διαδομασία  $Y(t) = X(t) + W(t)$ , όπου  $X(t) = A \sin(\omega_0 t + \theta)$   
 με  $A, \omega_0$  σταθερά,  $\theta$  τυχαία μεταβλητή ομοιόμορφη στην περιοχή  $[-\pi, \pi]$   
 και  $W(t)$  λευκός θόρυβος με απείρηση φασματική πυκνότητα ισχύος ίση  
 με  $N_0/2$ . Τα  $\theta$  και  $W(t)$  είναι ασυμμετρίως ανεξάρτητα μεταξύ τους. Να υπολογιστεί  
 η φασματική πυκνότητα ισχύος  $S_{YY}(\omega)$  της  $Y(t)$ .

ΛΥΣΗ Έχουμε δει σε προηγούμενη άσκηση ότι:

$$\phi_{YY}(\tau) = \phi_{XX}(\tau) + \phi_{WW}(\tau) + \phi_{XW}(\tau) + \phi_{XW}(-\tau) \quad (1)$$

Ο μετασχηματισμός Fourier και των δύο μελών της (1) μας δίνει

$$S_{YY}(\omega) = S_{XX}(\omega) + S_{WW}(\omega) + S_{XW}(\omega) + S_{XW}^*(\omega) \Rightarrow$$

$$S_{YY}(\omega) = S_{XX}(\omega) + S_{WW}(\omega) + 2 \operatorname{Re}\{S_{XW}(\omega)\} \quad (2)$$

Έχουμε υπολογίσει σε προηγούμενη άσκηση την αυτοσυμμετρία της τυχαίας  
 διαδομασίας  $X(t) = A \sin(\omega_0 t + \theta)$ :

$$\phi_{XX}(\tau) = \frac{A^2}{2} \cos(\omega_0 \tau) \xleftrightarrow{F} S_{XX}(\omega) = \frac{A^2}{2} \pi [\delta(\omega - \omega_0) + \delta(\omega + \omega_0)] \quad (3)$$

Η συνάρτηση αυτοσυμμετρίας  $\phi_{WW}(\tau)$  του λευκού θορύβου  $W(t)$  ισούται με  $\frac{N_0}{2} \delta(\tau)$ ,  
 αφού έχουμε ως δεδομένο ότι η απείρηση φασματική πυκνότητα  
 ισχύος ισούται με  $N_0/2$ . Άρα

$$\phi_{WW}(\tau) = \frac{N_0}{2} \delta(\tau) \xleftrightarrow{F} S_{WW}(\omega) = \frac{N_0}{2} \quad (4)$$

Τέλος, η συνάρτηση ετεροσυμμετρίας  $\phi_{XW}(\tau)$  ισούται με:

$$\phi_{XW}(\tau) = E(X(t+\tau) W^*(t)) = \langle X(t), W(t) \text{ ασυμμετρίως} \rangle =$$

$$= E(X(t+\tau)) E(W^*(t)) = m_X \cdot m_W^* = m_X \cdot 0 = 0 \quad (5)$$

Υπενθυμίζεται ότι η μέση τιμή του λευκού θορύβου είναι μηδέν!

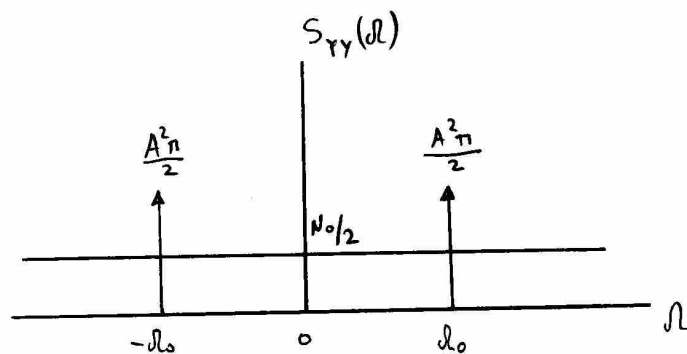
Με βάση τις (3), (4), (5) η (2) γίνεται:

$$S_{YY}(\Omega) = S_{XX}(\Omega) + S_{ww}(\Omega) =$$

$$= \frac{A^2}{2} \pi [\delta(\Omega - \Omega_0) + \delta(\Omega + \Omega_0)] + \frac{N_0}{2} \quad (6)$$

ηφείωση: Η σχέση (6) εκφράζει την φασματική πυκνότητα ισχύος σε συνάρτηση με την κυλιχμή συχνότητα  $\Omega$ . Δεδομένου ότι  $\Omega = 2\pi F$ , η σχέση αυτή συναρτήσει της συχνότητας  $F$  γράφεται ως:

$$S_{YY}(F) = \frac{A^2}{4} [\delta(F - F_0) + \delta(F + F_0)] + \frac{N_0}{2} \quad (7)$$



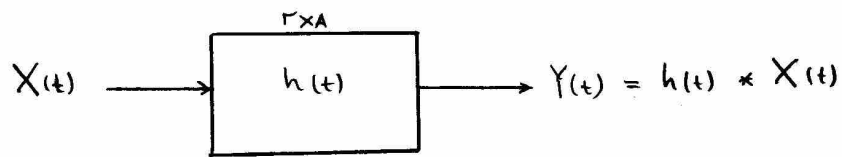
Από τη γραμμή παραίταση της ανάρτησης της φασματικής πυκνότητας ισχύος παρατηρούμε ότι οι δύο κραυστιές που αντιπροσωπεύουν το τυχαίο ηφίονικό σήμα (διαδικασία) πρέπει να έχουν εφβαδύ μεγαλύτερο του επιπέδου θορύβου  $N_0/2$  ώστε να ξεχωρίσουν. Μόνον τότε μπορούμε να εξαγάγουμε το ηφίονικό σήμα από το ενθόρυβο σήμα.

---

ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΤΥΧΑΙΩΝ ΣΗΜΑΤΩΝ

---

## ΣΥΝΕΧΟΥΣ ΧΡΟΝΟΥ ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΤΥΧΑΙΩΝ ΣΗΜΑΤΩΝ



Για  $\Gamma_{XA}$  συστήματα έχουμε  $Y(t) = h(t) * X(t) = \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) X(t-\tau) d\tau$

• Μέση τιμή:  $m_Y(t) = E(Y(t)) = E\left(\int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) X(t-\tau) d\tau\right) =$   
 $= \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) E(X(t-\tau)) d\tau =$   
 $= \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) m_X(t-\tau) d\tau =$   
 $= h(t) * m_X(t) \quad (1)$

Εάν η είσοδος  $X(t)$  είναι WSS, τότε η μέση τιμή είναι σταθερή,  $m_X(t) = m_X$

$$m_Y(t) = E(Y(t)) = \int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) m_X d\tau = m_X \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} h(\tau) d\tau}_{H(0)} = m_X H(0) \quad (2)$$

όπου  $H(0)$  η απόκριση συχνότητας του συστήματος για συχνότητα  $\Omega=0$ , δηλαδή η DC συνιστώσα.

Στην περίπτωση αυτή η μέση τιμή της εξόδου είναι επίσης σταθερή,  $m_Y(t) = m_Y = \text{σταθ.}$

- Αυτοσυσχετίση εξόδου:

$$\begin{aligned}
 \phi_{YY}(t+\tau, t) &= E\left(Y(t+\tau) Y^*(t)\right) = \\
 &= E\left((h(t+\tau) * X(t+\tau)) Y^*(t)\right) = \\
 &= E\left(\int_{-\infty}^{\infty} h(\xi) X(t+\tau-\xi) d\xi Y^*(t)\right) = \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} h(\xi) \underbrace{E\left(X(t+\tau-\xi) Y^*(t)\right)}_{\phi_{XY}(t+\tau-\xi, t)} d\xi = \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} h(\xi) \phi_{XY}(t+\tau-\xi, t) d\xi
 \end{aligned}$$

Εάν η είσοδος  $X(t)$  είναι WSS, τότε η έτεροσυσχετίση εξαρτάται από τη διαφορά των χρόνων  $t+\tau-\xi$  και  $t$ , οπότε  $\phi_{XY}(t+\tau-\xi, t) = \phi_{XY}(\tau-\xi)$ . Συνεπώς η παραπάνω σχέση γίνεται

$$\begin{aligned}
 \phi_{YY}(t+\tau, t) &= \int_{-\infty}^{\infty} h(\xi) \phi_{XY}(\tau-\xi) d\xi = \\
 &= h(\tau) * \phi_{XY}(\tau)
 \end{aligned}$$

Τελικά

$$\phi_{YY}(\tau) = h(\tau) * \phi_{XY}(\tau) \quad (3)$$



$$S_{YY}(\omega) = H(\omega) S_{XY}(\omega) \quad (4)$$

- Ετεροσυσχέτιση εξόδου - εισόδου:

$$\begin{aligned}
 \phi_{YX}(t+\tau, t) &= E\left(Y(t+\tau) X^*(t)\right) = \\
 &= E\left(\left(h(t+\tau) * X(t+\tau)\right) X^*(t)\right) = \\
 &= E\left(\int_{-\infty}^{\infty} h(\xi) X(t+\tau-\xi) d\xi X^*(t)\right) = \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} h(\xi) \underbrace{E\left(X(t+\tau-\xi) X^*(t)\right)}_{\phi_{XX}(t+\tau-\xi, t)} d\xi =
 \end{aligned}$$

Για είσοδο WSS ισχύει ότι

$$\phi_{XX}(t+\tau-\xi, t) = \phi_{XX}(\tau-\xi)$$

οπότε η σχέση γίνεται:

$$\begin{aligned}
 \phi_{YX}(t+\tau, t) &= \int_{-\infty}^{\infty} h(\xi) \phi_{XX}(\tau-\xi) d\xi = \\
 &= h(\tau) * \phi_{XX}(\tau)
 \end{aligned}$$

Άρα

$$\phi_{YX}(\tau) = h(\tau) * \phi_{XX}(\tau) \quad (5)$$

$\updownarrow$   
 $F$

$$S_{YX}(\Omega) = H(\Omega) S_{XX}(\Omega) \quad (6)$$

Σημείωση: Παρατηρούμε ότι εάν η είσοδος  $X(t)$  σε ένα ΓΧΑ είναι WSS, τότε και η έξοδος  $Y(t)$  είναι WSS. Επιπλέον, η είσοδος  $X(t)$  και η έξοδος  $Y(t)$  είναι "από κοινού WSS".

Ορισμός Δύο τυχαίες διαδικασίες  $X(t)$  και  $Y(t)$  ονομάζονται "από κοινού WSS" ή αλλιώς "από κοινού στατικές" (jointly stationary), εάν καθεμία είναι WSS και η ετεροσυσχέτιση  $\phi_{XY}(t_1, t_2)$  εξαρτάται μόνο από το  $\tau = t_1 - t_2$ .

- Ετεροσυσχέτιση εισόδου - εξόδου:

Γνωρίζουμε ότι  $\phi_{xy}(\tau) = \phi_{yx}(-\tau)$  (7)

καθώς και ότι  $\phi_{xx}(\tau) = \phi_{xx}(-\tau)$  (8)

Με βάση τη σχέση (5) η (7) γίνεται:

$$\phi_{xy}(\tau) = h(-\tau) * \phi_{xx}(-\tau) \Rightarrow$$

$$\phi_{xy}(\tau) = h(-\tau) * \phi_{xx}(\tau) \quad (9)$$



$$S_{xy}(\omega) = H^*(\omega) S_{xx}(\omega) \quad (10)$$

- Αυτοσυσχέτιση εξόδου συναρτάται με αυτοσυσχέτιση εισόδου:

(3)  $\leadsto \phi_{yy}(\tau) = h(\tau) * \phi_{xy}(\tau) \Rightarrow$  (λόγω της (9))

$$\phi_{yy}(\tau) = h(\tau) * h(-\tau) * \phi_{xx}(\tau) \quad (11)$$



$$S_{yy}(\omega) = \underbrace{H(\omega) H^*(\omega)}_{|H(\omega)|^2} S_{xx}(\omega) \quad (12)$$

ή

$$S_{yy}(\omega) = |H(\omega)|^2 S_{xx}(\omega) \quad (13)$$



Από τη σχέση (13) γίνεται φανερό ότι η φασματική πυκνότητα ισχύος της εξόδου ισούται με το γινόμενο της φασματικής πυκνότητας ισχύος της εισόδου επί το τετράγωνο του μέτρου της απόκρισης συχνότητας του συστήματος,

Ο υπολογισμός της αυτοσυσχετίσσης της εξόδου  $\phi_{YY}(z)$  είναι ευκολότερο να γίνει μέσω της φασματικής πυκνότητας ισχύος της εξόδου  $S_{YY}(\omega)$  και του αντίστροφου μετασχηματισμού Fourier:

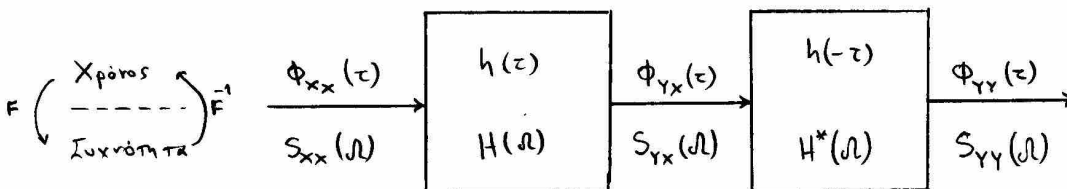
$$\phi_{YY}(z) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} S_{YY}(\omega) e^{j\omega z} d\omega = \quad (14)$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} |H(\omega)|^2 S_{XX}(\omega) e^{j\omega z} d\omega \quad (15)$$

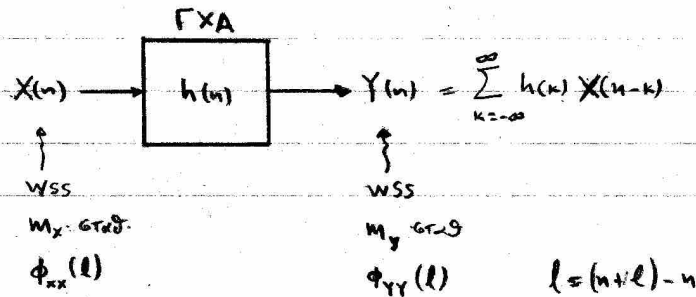
Η μέση ισχύς  $P_Y$  της εξόδου  $Y(t)$  προκύπτει ως

$$E\{Y^2(t)\} = \phi_{YY}(0) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{\infty} |H(\omega)|^2 S_{XX}(\omega) d\omega \quad (16)$$

ΠΑΡΑΤΗΡΗΣΗ Οι σχέσεις (3) έως (13) προκύπτουν εύκολα ως διαφοχική σύνδεση δύο συστημάτων με κρουστικές αποκρίσεις  $h(\tau)$  και  $h(-\tau)$ .



ΔΙΑΚΡΙΤΟΥ ΧΡΟΝΟΥ ΕΠΕΞΕΡΓΑΣΙΑ ΤΥΧΑΙΩΝ ΣΗΜΑΤΩΝ



Η έξοδος  $y(n)$  ενός ΓΧΑ συστήματος, που εισόδου  $x(n)$  είναι για WSS στοχαστική διαδικασία, είναι επίσης για WSS στοχαστική διαδικασία.

- Μέση τιμή: Αφού  $X(n)$  είναι WSS, δηλαδή  $m_x$  σταθερή ανεξάρτητα του χρόνου  $n$ , η  $Y(n)$  είναι επίσης WSS, δηλαδή  $m_y$  σταθερή ανεξάρτητα του χρόνου  $n$ .

$$\begin{aligned}
 m_y = E(Y(n)) &= E\left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k)X(n-k)\right) = \\
 &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k) \underbrace{E(X(n-k))}_{m_x} \quad (*) \\
 &= m_x \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k) = \\
 &= m_x H(e^{j0}) \quad (**) \quad \left| \quad m_y = m_x H(1) \right.
 \end{aligned}$$

• Διασπορά:  $\sigma_y^2 = \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2$

• Φάσμα ισχύος:  $S_{yy}(\omega) = |H(e^{j\omega})|^2 S_{xx}(\omega)$   $S_{yy}(z) = H(z)H(z^*)S_{xx}(z)$

• Φάσμα σταθ-ισχύος:  $\underbrace{\Phi_{yy}(e^{j\omega})}_{S_{yy}(\omega)} = H(e^{j\omega}) \underbrace{\Phi_{xx}(e^{j\omega})}_{S_{xx}(\omega)}$   $\Phi_{yy}(z) = H(z)\Phi_{xx}(z)$   
 (cross-power spectrum) frequency-domain z-domain

Σημειώσεις: (\*) Η συνάρτηση είναι καλά ορισμένη για τις περιπτώσεις που η είσοδος  $X(n)$  είναι φραγμένη (bounded) και το σύστημα είναι BIBO (Bounded-Input, Bounded-Output).

(\*\*) Η μέση τιμή της εξόδου είναι σταθερή και ισούται με τη μέση τιμή της εισόδου πολλαπλασιασμένη με τον DC συντελεστή, δηλαδή το κέρδος κυδενικής συχνότητας, του συστήματος.

ΑΣΚΗΣΗ Έστω ότι η τυχαία WSS ακολουθία  $X(n)$  εφαρμόζεται σε ΓΧΑ σύστημα κρουστικής απόκρισης  $h(n)$ , παράγοντας την έξοδο  $Y(n)$ . Να αποδειχθεί ότι:

$$\alpha. \phi_{yx}(l) = h(l) * \phi_{xx}(l)$$

$$\beta. \phi_{yy}(l) = h(l) * \phi_{xy}(l)$$

$$\gamma. S_{yx}(\omega) = H(e^{j\omega}) S_{xx}(\omega)$$

$$\delta. S_{yy}(\omega) = H(e^{j\omega}) S_{xy}(\omega)$$

ΛΥΣΗ  $\alpha.$   $\phi_{yx}(l) = \phi_{yx}(n+l, n) = E(Y(n+l) X^*(n)) =$

$$= E((h(n+l) * X(n+l)) X^*(n)) =$$

$$= E\left(\left[\sum_{m=-\infty}^{\infty} h(m) X(n+l-m)\right] X^*(n)\right) =$$

$$= \sum_{m=-\infty}^{\infty} h(m) E(X(n+l-m) X^*(n)) =$$

$$\phi_{xx}(n+l-m, n) = \phi_{xx}(l-m)$$

$$= \sum_{m=-\infty}^{\infty} h(m) \phi_{xx}(l-m) =$$

$$= h(l) * \phi_{xx}(l)$$

$$\beta. \phi_{yy}(l) = \phi_{yy}(n+l, n) = E(Y(n+l) Y^*(n)) =$$

$$= E((h(n+l) * X(n+l)) Y^*(n)) =$$

$$= E\left(\left[\sum_{m=-\infty}^{\infty} h(m) X(n+l-m)\right] Y^*(n)\right) =$$

$$= \sum_{m=-\infty}^{\infty} h(m) E(X(n+l-m) Y^*(n)) =$$

$$\phi_{xy}(n+l-m, n) = \phi_{xy}(l-m)$$

$$= \sum_{m=-\infty}^{\infty} h(m) \phi_{xy}(l-m) =$$

$$= h(l) * \phi_{xy}(l)$$

$\gamma.$  Προκύπτει από τον μετασχηματισμό Fourier διακριτού χρόνου των δύο τεχνών της σχέσης  $\alpha.$

$\delta.$  Προκύπτει από τον μετασχηματισμό Fourier διακριτού χρόνου των δύο τεχνών της σχέσης  $\beta.$

ΑΣΚΗΣΗ

Να αποδείξετε ότι  $S_{yy}(\omega) = |H(e^{j\omega})|^2 S_{xx}(\omega)$ ,  
όπου  $X(n)$  τυχαία WSS ακολουθία που εφαρμόζεται σε ΓΧΑ  
κρουστικής απόκρισης  $h(n)$  και  $Y(n)$  η έξοδος του συστήματος.

ΛΥΣΗ

Σε προηγούμενη άσκηση αποδείξαμε ότι

$$\phi_{yy}(\ell) = h(\ell) * \phi_{xy}(\ell) \quad (1)$$

και

$$\phi_{yx}(\ell) = h(\ell) * \phi_{xx}(\ell) \quad (2)$$

Αλλά  $\phi_{xy}(\ell) = \phi_{yx}(-\ell) \quad (3)$

οπότε η (1) γίνεται:

$$\begin{aligned} \phi_{yy}(\ell) &= h(\ell) * \phi_{yx}(-\ell) = \langle \text{λόγω της (2)} \rangle = \\ &= h(\ell) * [h(-\ell) * \phi_{xx}(-\ell)] = \\ &= h(\ell) * h(-\ell) * \phi_{xx}(-\ell) \quad (4) \end{aligned}$$

Τέλος κι θυμηθείτε ότι η αυτοσυσχέτιση είναι άρτια,

$$\phi_{xx}(-\ell) = \phi_{xx}(\ell) \quad (5)$$

οπότε η (4) γίνεται:

$$\phi_{yy}(\ell) = h(\ell) * h(-\ell) * \phi_{xx}(\ell) \quad (6)$$

Αφθαινοντας τον DTFT και των δύο μελών της (6) έχουμε:

$$S_{yy}(\omega) = H(e^{j\omega}) H(e^{-j\omega}) S_{xx}(\omega) \Rightarrow$$

$$S_{yy}(\omega) = |H(e^{j\omega})|^2 S_{xx}(\omega)$$

ΣΗΜΕΙΩΣΗ 1.

Η σχέση (3) μπορεί να αποδειχθεί ως εξής:

$$\begin{aligned} \phi_{yx}(-\ell) &= \phi_{yx}(n-\ell, n) = E(Y(n-\ell)X(n)) = \langle \text{ότι } n-\ell=m \Rightarrow n=m+\ell \rangle \\ &= E(Y(m)X(m+\ell)) = \\ &= E(X(m+\ell)Y(m)) = \\ &= \phi_{xy}(\ell) \end{aligned}$$

όπου χωρίς περιορισμό της γενικότητας, δείχνουμε ότι τα  $X(n), Y(n)$  είναι πραγματικά.

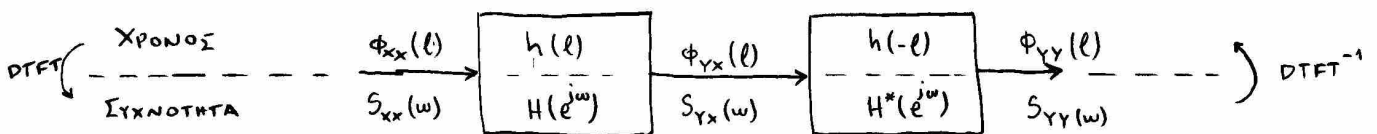
ΣΗΜΕΙΩΣΗ 2. Ο υπολογισμός της αυτοσυσχέτισης  $\phi_{YY}(l)$  είναι ευκολότερος μέσω της φασματικής πυκνότητας ισχύος  $S_{YY}(\omega)$  και του αντίστροφου μετασχηματισμού Fourier αυτής:

$$\begin{aligned}\phi_{YY}(l) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} S_{YY}(\omega) e^{j\omega l} d\omega = \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 S_{XX}(\omega) e^{j\omega l} d\omega\end{aligned}$$

Η μέση ισχύς του τυχαίου σήματος εξόδου  $Y(n)$  ισούται με:

$$P_Y = E(Y^2) = \phi_{YY}(0) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 S_{XX}(\omega) d\omega$$

ΣΗΜΕΙΩΣΗ 3. Όλες οι σχέσεις των συσχετίσεων και των μετασχηματισμών τους (φασματικών συχνοτήτων ισχύος) μπορούν εύκολα να προκύψουν ως διαδοχικά σύνθετα δύο συστημάτων με κρουστικές αποκρίσεις  $h(l)$  και  $h(-l)$  αντίστοιχα.



ΑΣΚΗΣΗ

Ν.δ.ο.  $\sigma_Y^2 = \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2$ , όπου  $X(n)$  λευκή στοχαστική διαδικασία πραγματικών τιμών, η οποία εφαρμόζεται σε ΓΧΑ σύστημα με κρουστική απόκριση  $h(n)$  και  $Y(n)$  η έξοδος του συστήματος.

ΛΥΣΗ

Γνωρίζουμε ότι

$$\sigma_Y^2 = \gamma_{YY}(0) = \phi_{YY}(0) - M_Y^2 \quad (1)$$

Αλλά

$$P_Y = E(Y^2(n)) = \phi_{YY}(0) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} S_{YY}(\omega) d\omega \quad (2)$$

↑  
μέση ισχύς

και

$$S_{YY}(\omega) = |H(e^{j\omega})|^2 S_{XX}(\omega) \quad (3)$$

Το φάσμα ισχύος  $S_{XX}(\omega)$  μιας WSS λευκής τυχαίας διαδικασίας είναι

$$S_{XX}(\omega) = \sigma_x^2 + 2\pi M_x^2 \delta(\omega) \quad (4)$$

οπότε η (2), λόγω των (3), (4) γίνεται

$$\begin{aligned} P_Y = \phi_{YY}(0) &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 [\sigma_x^2 + 2\pi M_x^2 \delta(\omega)] d\omega = \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 \sigma_x^2 d\omega + \frac{1}{2\pi} 2\pi \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 M_x^2 \delta(\omega) d\omega = \\ &= \underbrace{\sigma_x^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 d\omega}_A + \underbrace{M_x^2 \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 \delta(\omega) d\omega}_B \end{aligned}$$

Η σχέση A λόγω του θεωρήματος του Parseval γράφεται ως

$$A = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 d\omega = \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2 \quad (5)$$

Η σχέση B λόγω της ιδιότητας της  $\delta(\omega)$  γράφεται ως

$$B = \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 \delta(\omega) d\omega = |H(e^{j0})|^2 = [H(e^{j0})]^2 \quad (6)$$

Άρα, λόγω των (5), (6)

$$P_Y = \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2 + \underbrace{[M_x H(e^{j0})]^2}_{M_Y^2} = \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2 + M_Y^2 \quad (7)$$

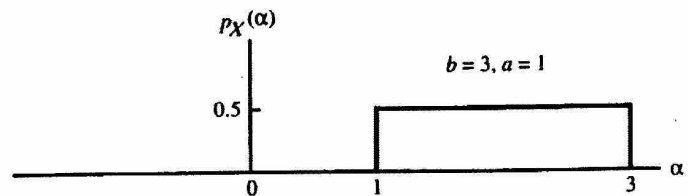
Τελικά η (1) γίνεται

$$\sigma_Y^2 = \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2$$

ΑΙΚΜΗ

Έστω  $\{X(n)\}$  οποιοδήποτε καταμετρημένο τυχαίο σήμα με συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας  $p_X(\alpha)$  και του σφάλματος. Να υπολογιστεί η μέση τιμή και η διασπορά του σφάλτος εγόδου, όταν η είσοδος και η εφαρμογή σε ένα κινητό φίλτρο 3-συμπίων κινούμενου μέσου όρου (moving average) με κραυτική απόκριση

$$\{h(n)\} = \left\{ \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3} \right\}$$



ΛΥΣΗ

Για το σήμα εγόδου έχουμε υπολογίσει σε προηγούμενη κίνηση ότι

$$m_x = 2, \quad \sigma_x^2 = \frac{1}{3} \quad \forall n$$

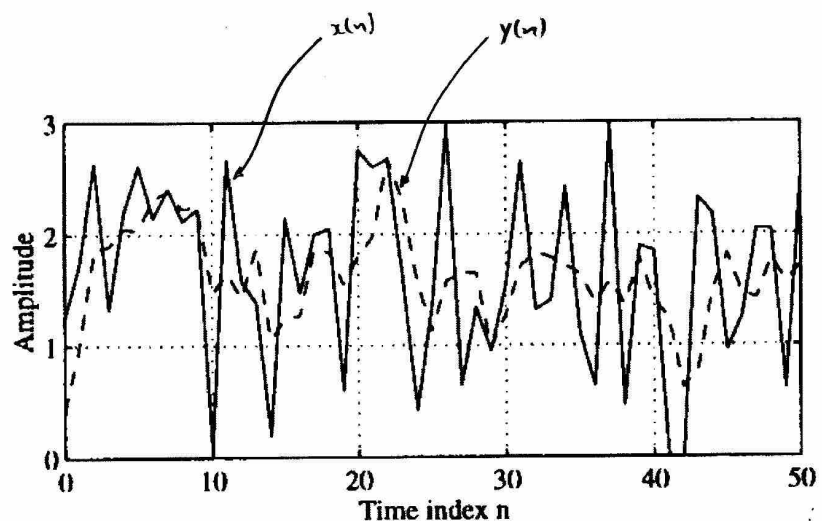
Η μέση τιμή του σφάλτος εγόδου είναι:

$$m_y = m_x \sum_{n=-\infty}^{\infty} h(n) = m_x (h(0) + h(1) + h(2)) = 2 \left( \frac{1}{3} + \frac{1}{3} + \frac{1}{3} \right) = 2$$

Η διασπορά του σφάλτος εγόδου είναι:

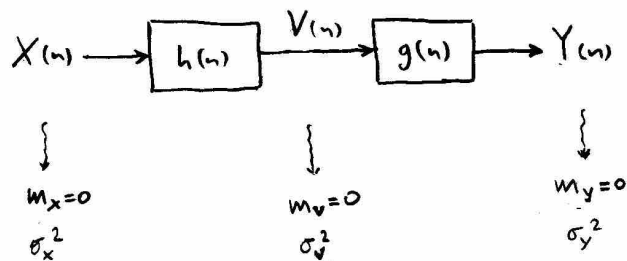
$$\sigma_y^2 = \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2 = \sigma_x^2 (h^2(0) + h^2(1) + h^2(2)) = \frac{1}{3} \left( \frac{1}{9} + \frac{1}{9} + \frac{1}{9} \right) = \frac{1}{9}$$

Τα σήματα εγόδου και εγόδου δείχνονται στο παρακάτω σχήμα.



ΑΣΚΗΣΗ Ένα σήμα λευκού θορύβου  $\{X(n)\}$ , μηδενικής μέσης τιμής και διασποράς  $\sigma_x^2$ , εφαρμόζεται σε ΓΧΑ σύστημα κρουστικής απόκρισης  $h(n) = (0.6)^n u(n)$ , παράγοντας την έξοδο  $\{V(n)\}$ . Στη συνέχεια, το σήμα  $\{V(n)\}$  εφαρμόζεται σε ένα δεύτερο ΓΧΑ σύστημα κρουστικής απόκρισης  $g(n) = (0.8)^n u(n)$ , παράγοντας την έξοδο  $\{Y(n)\}$ . Να υπολογιστούν οι μέσες τιμές  $m_V, m_Y$  και οι διασπορές  $\sigma_V^2, \sigma_Y^2$  των σημάτων  $\{V(n)\}$  και  $\{Y(n)\}$ .

ΛΥΣΗ



Για το πρώτο σύστημα με  $h(n) = (0.6)^n u(n)$  έχουμε:

$$m_V = m_X \sum_{n=-\infty}^{\infty} h(n) = m_X H(e^{j0}) = 0 \quad \text{αφού } m_X = 0$$

$$\sigma_V^2 = \sigma_X^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2 = \langle \text{Αόγω θεωρήματος Parseval} \rangle =$$

$$= \sigma_X^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |H(e^{j\omega})|^2 d\omega = \sigma_X^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} H(e^{j\omega}) \cdot H(e^{-j\omega}) d\omega =$$

$$= \langle \text{αλλά } H(e^{j\omega}) = \text{DTFT}\{h(n)\} = \text{DTFT}\{(0.6)^n u(n)\} = \frac{1}{1 - 0.6 e^{-j\omega}} \rangle =$$

$$= \sigma_X^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \frac{1}{1 - 0.6 e^{-j\omega}} \cdot \frac{1}{1 - 0.6 e^{j\omega}} d\omega =$$

$$= \sigma_X^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \frac{1}{1.36 - 1.2 \cos \omega} d\omega = \langle \text{από υπολόγιστο } \int_0^{2\pi} \frac{d\omega}{a + b \cos \omega} = \frac{2\pi}{\sqrt{a^2 - b^2}} \rangle =$$

$$= \sigma_X^2 \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{2\pi}{\sqrt{(1.36)^2 - (-1.2)^2}} = \sigma_X^2 \frac{1}{0.64} = \frac{\sigma_X^2}{(0.8)^2} = 1.5625 \sigma_X^2$$

Σημείωση: Ο υπολογισμός του  $\sigma_V^2$  θα μπορούσε να γίνει και απευθείας ως εξής:

$$\sigma_V^2 = \sigma_X^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2 = \sigma_X^2 \sum_{n=0}^{\infty} (0.6)^{2n} = \sigma_X^2 \sum_{n=0}^{\infty} [(0.6)^2]^n = \sigma_X^2 \sum_{n=0}^{\infty} (0.36)^n = \frac{\sigma_X^2}{1 - 0.36} = \frac{\sigma_X^2}{0.64} = 1.5625 \sigma_X^2$$



Για το δεύτερο σύστημα με  $g(n) = (0.8)^n u(n)$  έχουμε:

$$m_y = m_v \sum_{n=-\infty}^{\infty} g(n) = m_v G(e^{j0}) = 0 \quad \text{αφού } m_v = 0$$

$$\sigma_y^2 = \sigma_v^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |g(n)|^2 = \langle \text{λόγω θ. Parseval} \rangle$$

$$= \sigma_v^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} |G(e^{j\omega})|^2 d\omega = \sigma_v^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} G(e^{j\omega}) G(e^{-j\omega}) d\omega =$$

$$= \langle \text{αλλά } G(e^{j\omega}) = \text{DTFT}\{g(n)\} = \frac{1}{1-0.8e^{-j\omega}} \rangle =$$

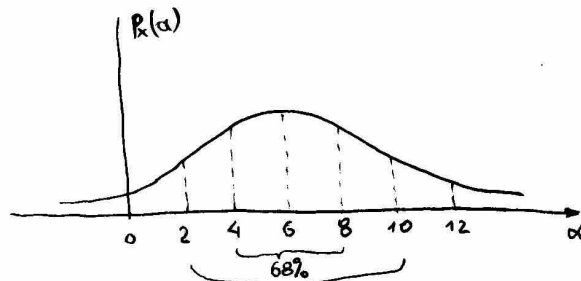
$$= \sigma_v^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \frac{1}{1-0.8e^{-j\omega}} \cdot \frac{1}{1-0.8e^{j\omega}} d\omega =$$

$$= \sigma_v^2 \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \frac{d\omega}{1.64 - 1.6 \cos \omega} = \sigma_v^2 \frac{1}{2\pi} \cdot \frac{2\pi}{\sqrt{(1.64)^2 - (-1.6)^2}} = \frac{\sigma_v^2}{0.36} = \frac{\sigma_v^2}{(0.6)^2}$$

Τελικά

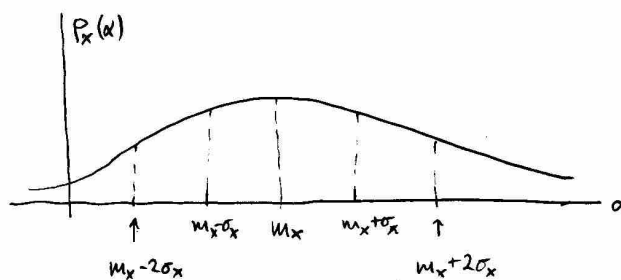
$$\sigma_y^2 = \frac{\sigma_v^2}{(0.6)^2} = \frac{\frac{\sigma_x^2}{(0.8)^2}}{(0.6)^2} = \frac{\sigma_x^2}{(0.48)^2} = \frac{\sigma_x^2}{0.2304} = \underline{\underline{4.34 \sigma_x^2}}$$

**ΑΣΚΗΣΗ** Δίνεται ΓΧΑ σύστημα διακριτού χρόνου του οποίου η φραυδτική απόκριση  $h(n)$  ισούται με  $h(n) = \left(\frac{1}{2}\right)^n u(n)$ . Στην είσοδο του συστήματος εφαρμόζεται τυχαία WSS διαδικασία  $\{X(n)\}$  με κανονική συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας αυτή του σήματος.



Να υπολογιστεί ο λόγος  $P_Y/P_X$ , όπου  $P_X, P_Y$  η φέρση ισχύος της εφόδου και της εξόδου αντίστοιχα.

**ΛΥΣΗ** Από την συνάρτηση πυκνότητας πιθανότητας καταλαβαίνουμε ότι η μέση τιμή  $m_X$  του τυχαίου σήματος εφόδου είναι  $m_X = 6$  και η τυπική απόκλιση  $\sigma_X = 2$ , δηλαδή η διασπορά  $\sigma_X^2 = 4$ .



Συνεπώς, η φέρση ισχύος του σήματος εφόδου ισούται με

$$P_X = \sigma_X^2 + |m_X|^2 = 4 + 6^2 = 40$$

Η έξοδος  $\{Y(n)\}$  είναι επίσης ένα WSS τυχαίο σήμα διακριτού χρόνου με μέση τιμή  $m_Y$  και διασπορά  $\sigma_Y^2$  όπου

$$m_Y = m_X \sum_{n=-\infty}^{\infty} h(n) = m_X \sum_{n=-\infty}^{\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^n u(n) = m_X \sum_{n=0}^{\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^n = m_X \frac{1}{1 - \frac{1}{2}} = 2 m_X = 2 \cdot 6 = 12$$

$$\begin{aligned}\sigma_y^2 &= \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} |h(n)|^2 = \sigma_x^2 \sum_{n=-\infty}^{\infty} \left| \left(\frac{1}{2}\right)^n u(n) \right|^2 = \sigma_x^2 \sum_{n=0}^{\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^{2n} = \\ &= \sigma_x^2 \sum_{n=0}^{\infty} \left(\frac{1}{4}\right)^n = \sigma_x^2 \frac{1}{1 - \frac{1}{4}} = \frac{4}{3} \sigma_x^2 = \frac{4}{3} \cdot 4 = \frac{16}{3}\end{aligned}$$

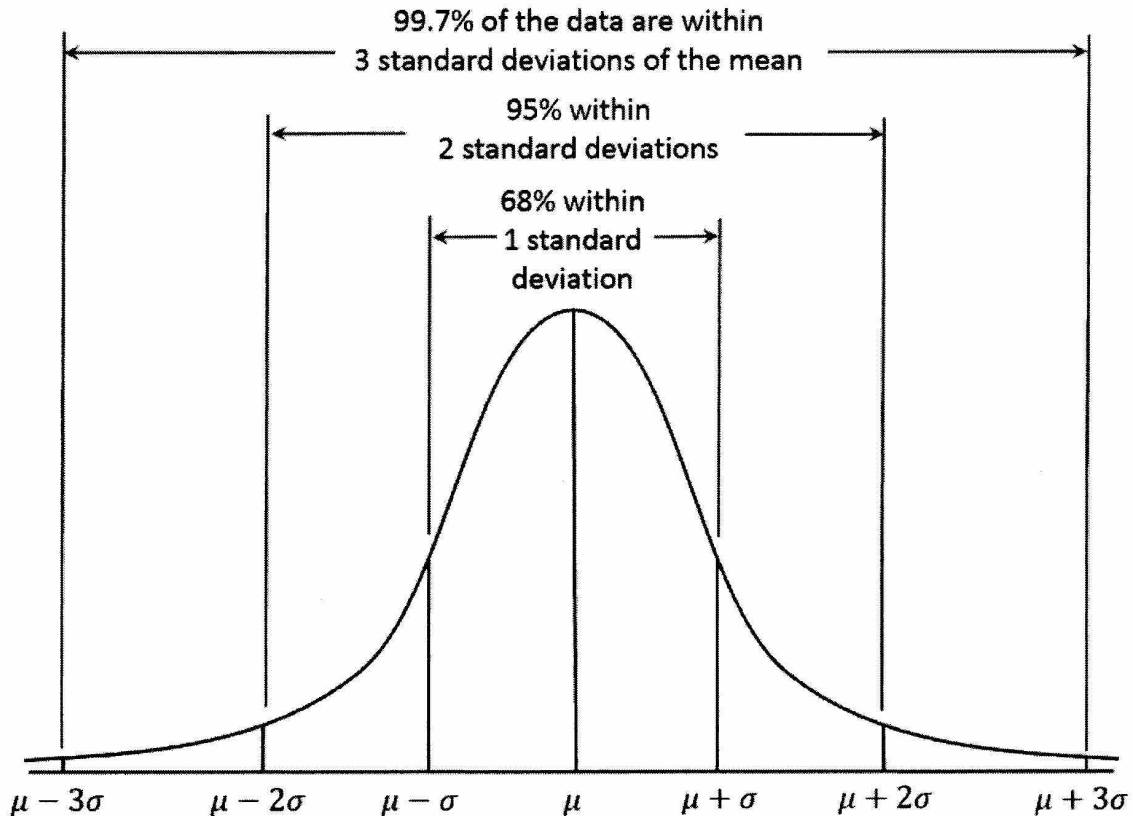
Συνεπώς, η φέρη ισχύος της εξόδου & είναι

$$P_y = \sigma_y^2 + |m_y|^2 = \frac{16}{3} + 12^2 = \frac{16}{3} + 144 = \frac{448}{3}$$

Τελικά, ο λόγος της φέρης ισχύος της εξόδου  $P_y$  προς τη φέρη ισχύ της εισόδου ισούται με

$$\gamma = \frac{P_y}{P_x} = \frac{\frac{448}{3}}{40} = \frac{448}{120} = 3.73$$

ΣΗΜΕΙΩΣΗ Η μορφή της κανονικής (normal / Gaussian) συνάρτησης πυκνότητας πιθανότητας είναι αυτή του σχήματος, όπου  $\mu$  η φέρη τιμή και  $\sigma$  η τυπική απόκλιση.



## BIBΛΙΟΓΡΑΦΙΑ ΣΤΑ ΣΤΟΧΑΣΤΙΚΑ

---

ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ ΤΗΛΕΠΙΚΟΙΝΩΝΙΩΝ, Proakis/Salehi, Εκδόσεις Φούντας, 2016.  
ΚΩΔΙΚΟΣ ΕΥΔΟΞΟΥ 50657744, ISBN 978960330763-1

Schaum's Outline of Signals and Systems 3ed., Hwei P. Hsu, McGraw-Hill, 2014

Probability for Electrical and Computer Engineers, C. W. Therrien and M. Tummala, CRC Press, 2004

<https://repository.kallipos.gr/bitstream/11419/2189/3/Book.pdf>  
<https://repository.kallipos.gr/handle/11419/2195>  
<https://repository.kallipos.gr/bitstream/11419/2195/3/Chapter2.pdf>

<https://helit.org/ece-notes/stochastic.pdf>

## ΑΛΛΕΣ ΠΗΓΕΣ

---

Barry Van Veen: "Introduction to Random Signal Representation"  
<https://www.youtube.com/watch?v=EAxNuTgkUoo>

Adam Panagos: "Random Processes - 04 - Mean and Autocorrelation Function Example"  
[https://www.youtube.com/watch?v=DbLXnXxUQc0&ab\\_channel=AdamPanagos](https://www.youtube.com/watch?v=DbLXnXxUQc0&ab_channel=AdamPanagos)

Iain Collings: "What is a Random Process?"  
[https://www.youtube.com/watch?v=W28-96AhF2s&ab\\_channel=IainExplainsSignals%2CSystems%2CandDigitalComms](https://www.youtube.com/watch?v=W28-96AhF2s&ab_channel=IainExplainsSignals%2CSystems%2CandDigitalComms)

Iain Collings: "Autocorrelation and Power Spectral Density (PSD) Examples in Digital Communications"  
[https://www.youtube.com/watch?v=XWytSLZZP1A&ab\\_channel=IainExplainsSignals%2CSystems%2CandDigitalComms](https://www.youtube.com/watch?v=XWytSLZZP1A&ab_channel=IainExplainsSignals%2CSystems%2CandDigitalComms)