# Φίλτρα συχνοτήτων

Απομοίωση Η/Μ θορύβου από ψηφιακό σήμα αισθητήρα σε αεροσύραγγα στο εργαστήριο ΑΠΕ

Επιβλέπων καθηγητής: Καθ. Παπαδάκης Νίκος Υπεύθυνος εργαστηρίου ΑΠΕ: Καθ. Κονταξάκης Κώστας

Φοιτητής: Τοροσιάν Νικόλας ΤΜ6220

Η παρούσα εργασία δεν θα ήταν δυνατή χωρίς την στήριξη της οικογένειάς μου και του καθηγητή μου, κ. Παπαδάκη, που με την καθοδήγησή του με ενέταξε στον αχανή κόσμο της πληροφορικής. Τον ευχαριστώ ιδιαίτερα για την υπομονή που έδειξε και τον όγκο πληροφοριών που μου έδωσε για να κατεφέρω να ολοκληρώσω την πτυχιακή μου εργασία.

© 2023, Τοροσιάν Νικόλας ΤΜ6220 Φίλτρα συχνοτήτων Τ.Ε.Ι., Τμήμα Μηχανολόγων Μηχανικών, Ηράκλειο Κρήτης

# Περιεχόμενα

1	Εισαγωγή			2			
2	Ιστ	οριχή (	αναδρομή	3			
3	Σήματα						
	3.1	Εισαγω	ργή	5			
	3.2	Σήματο	χ συνεχούς χρόνου	6			
	3.3	Σήματο	χ διαχριτού χρόνου	7			
		3.3.1	Μοναδιαίο διαχριτό σήμα	7			
		3.3.2	Τυχαίο σήμα	7			
		3.3.3	$\Delta$ ιαχριτά σήματα και ακολουθίες	8			
		3.3.4	$\Delta$ ιαχείριση και βασικές τεχνικές μετασχηματισμών	8			
		3.3.5	Συνδυάζοντας ακολουθίες	9			
		3.3.6	Συστήματα διαχριτού χρόνου	10			
		3.3.7	Γραμμικότητα συστημάτων	11			
4	Κα	Καταγραφή σημάτων					
	4.1 Φαινόμενα καταγραφής						
		4.1.1	Μέθοδος καταγραφής	12			
		4.1.2	Θεώρημα δειγματοληψίας	12			
		4.1.3	Αναπαράσταση στο πεδίο συχνοτήτων	13			
		4.1.4	Αλλοίωση	14			
	4.2	Μείωσ	η αριθμού δειγμάτων	15			
		4.2.1	Ορισμός	16			
		4.2.2	Ένα φίλτρο ως παράδειγμα	16			
5	Σχεδιασμός Φίλτρων						
	5.1	Κατηγορίες					
	5.2	Φίλτρο	μέσης τρέχουσας τιμής	18			
		5.2.1	Μέση τρέχουσα τιμή και σχεδιασμός συστήματος	18			
		5.2.2	Σχεδιασμός και εφαρμογή φίλτρων	19			
	5.3	Φίλτρο	άπειρης κρουστικής απόκρισης	20			
		5.3.1	Παραδείγματα με κώδικα	21			
6	Αποτελέσματα και εγκατάσταση εργαστηρίου						
	6.1	Εγκατο	άσταση εργαστηρίου	26			
	6.2	2 Μεθοδολογία επεξεργασίας					
	6.3	Σύγκρι	ιση αποτελεσμάτων φίλτρων	31			

	6.4	Επεξε	ργασία δεδομένων ανέμου	31		
	6.5	5 Εφαρμογή φίλτρων				
	6.6	6.6 Αποτελέσματα επεξεργασίας				
		6.6.1	Αποδεκατισμός σήματος	33		
		6.6.2	Απομείωση θορύβου	36		
		6.6.3	$\Delta$ ιαγράμματα πυχνότητας ισχύος σημάτων με διαφορετιχές ταχύτητες ανέμου $$ .	38		
7	Συμπεράσματα					
8	Βιβλιογραφία					

# 1 Εισαγωγή

Σε πολλές περιπτώσεις η ανάγκη της επεξεργασίας σημάτων, όπως στις τηλεπικοινωνίες μετά ή/και πριν την μετάδοση από τον πομπό προς τον δέκτη, και η εκλογή πληροφοριών από αυτό έθεσαν από νωρίς το πρόβλημα των παρεμβολών του περιβάλλοντος στις ηλεκτρονικές συσκευές και την ανάγκη απομόνωσης του φάσματος των συχνοτήτων που χρησιμοποιούνται για κάθε λειτουργία.

Η απομόνωση αυτή μπορεί να επιτευχθεί είτε μέσω συμβατικών φίλτρων, δηλαδή αντιστάσεις και πυκνωτές κατάλληλα τοποθετημένους στο κύκλωμα που συλλέγει την τάση (ρεύμα μέτρησης), είτε με την χρήση μεθόδων ψηφιακής επεξεργασίας σημάτων DSP. Στις μέρες μας προτιμάται ο 2ος τρόπος λόγω της ραγδαίας εξέλιξης των  $H/\Upsilon$  με αποτέλεσμα να επιφέρει μεγαλύτερο κόστος η εγκατάσταση αναλογικών φίλτρων σε κάθε θέση που απαιτείται.

Οι μέθοδοι αλλά και η πληθώρα συστημάτων λήψης και ανάλυσης σημάτων τις τελευταίες δεκαετίες έχουν, αφενός εξελιχθεί ως προς την υπολογιστική ισχύ με ταχύτερους επεξεργαστές και αλγόριθμους, αφετέρου δίνουν πλέον την δυνατότητα διαχείρισης των πληροφοριών απομακρυσμένα με αποτέλεσμα την ευρύτερη εγκαθίδρυση των ψηφιακών μέσων επεξεργασίας σημάτων. Στις μέρες μας η ανάγκη διαχείρισης ολοένα και μεγαλύτερα αρχεία δεδομένων με καλύτερη ακρίβεια οδήγησε την επιστημονική κοινότητα στην χρήση της μεθόδου μετα-επεξεργασίας (post-processing). Βασικό όφελος ήταν η δυνατότητα επαναληψιμότητας του πειράματος και σύγκρισης των αποτελεσμάτων σε όλο τον κόσμο, ουσιαστική αρχή της πειραματικής διαδικασίας. Έτσι με την χρήση προγραμματισμού δίνεται πλέον η δυνατότητα στον ερευνητή, να δημιουργεί ένα περιβάλλον προσομοίωσης και να δοκιμάζει διάφορες λύσεις χωρίς να επισκεφτεί την πειραματική διάταξη σε πολλές περιπτώσεις μετά την καταγραφή των μετρήσεων.

Στην παρούσα εργασία θα πραγματευτούμε την απομείωση συγχεχριμένων συχνοτήτων με την χρήση Ψηφιαχής Ανάλυσης Σημάτων και φίλτρων, διαφόρων κατηγοριών. Στο πλαίσιο αυτό θα παρουσιαστεί, μια μελέτη που πραγματοποιήθηκε σε συνεργασία με το εργαστήριο Αιολικής Ενέργειας του τμήματος Μηχανολόγων Μηχανικών στο Ελληνικό Μεσογειακό Πανεπιστήμιο με θέμα την απόρριψη θορύβου από αισθητήριο όργανο για την μέτρηση της ταχύτητας ανέμου σε περιβάλλον με ενισχυμένες παρεμβολές. Η ιδιαιτερότητα που παρουσιάστηκε στην εγκατάσταση ήταν παρεμβολές από ηλεκτρικό μετασχηματιστή, που όμως ήταν αδύνατο να αφαιρεθεί, και ταυτόχρονα ο σχεδιασμός όπως και η τοποθέτηση ενός αναλογικού φίλτρου θα ενέτασαν μεγάλο κόστος και περιπλοκότητα. Θα αναλυθούν οι δομές σημάτων που επεξεργάστηκαν καθώς και οι τύποι των φίλτρων που χρησίμευσαν στην απομόνωση των ζητούμενων σημάτων. Επίσης θα υπάρξει παράθεση των θετικών και αρνητικών που παρατηρήθηκαν κατά την διάρκεια εκτέλεσης της επεξεργασίας και καταγραφής των δεδομένων (τύποι αρχείων δεδομένων).

# 2 Ιστορική αναδρομή

Από την εποχή της ανακάλυψης του Απειροστικού λογισμού calculus τον 17ο αιώνα, οι επιστήμονες προσπαθούν να εξηγήσουν τα φυσικά φαινόμενα με μαθηματικά μοντέλα χρησιμοποιώντας εξισώσεις συνεχών μεταβλητών και διαφορικές εξισώσεις. Χρησιμοποιήθηκαν τεχνικές αριθμητικής επίλυσης όταν οι αναλυτικές λύσεις δεν ήταν εφικτό να καθοριστούν. Αργότερα μαθηματικοί του 18ου αιώνα όπως οι Ευλερ, Μπερνούλι και Λαγκραντζ κατασκεύασαν μεθόδους για αριθμητική ολοκλήρωση και την εισαγωγή εξισώσεων συνεχών μεταβλητών. Μια ιστορική μελέτη από τους  $Heideman,\ Johnson$ και Burrus (1984) έδειξε ότι ο Gauss είχε ανακαλύψει την βασική αρχή του γρήγορου μετασχηματισμού Fourier ήδη από το 1805, πριν την δημοσίευση της διατριβής του .... πάνω στην απεικόνιση αρμονικών σειρών εξισώσεων. Στις αρχές του 1950, η ανάλυση σημάτων γινόταν κυρίως με αναλογικά συστήματα κατασκευασμένα από ηλεκτρονικά κυκλώματα ακόμα και με μηχανικές συσκευές. Ενώ οι Η/Υ είχαν κάνει την είσοδό τους ήδη σε επιχειρήσεις και επιστημονικά εργαστήρια ήταν ακόμα ακριβοί με περιορισμένες δυνατότητες. Περίπου εκείνη την εποχή ξεκίνησε η ανάγκη για πιο εξειδικευμένες μεθόδους στην ανάλυση σημάτων και στράφηκε η προσοχή στην ανάλυση διακριτού χρόνου σημάτων. Μια από τις πρώτες εφαρμογές των Η/Υ ήταν η καταγραφή σεισμικών δονήσεων σε πλατφόρμες εξόρυξης πετρελαίου, που καταγράφονταν σε μαγνητική ταινία για να επεξεργαστούν αργότερα. Η διαδικασία αυτή δεν μπορούσε να γίνει σε πραγματικό χρόνο, καθώς μπορεί να χρειαζόντουσαν κάποια λεπτά αχόμα και ώρες για την επεξεργασία μερικών δευτερολέπτων από τις μαγνητικές ταινίες. Την ίδια εποχή για όσους είχαν την δυνατότητα να χρησιμοποιήσουν ψηφιακούς υπολογιστές, ήταν εύκολο να δημιουργήσουν ένα περιβάλλον προσομοίωσης για να μελετήσουν νέους αλγόριθμους και μεθόδους ανάλυσης σημάτων πριν χρησιμοποιήσουν πόρους και μηχανικούς για την κατασκευή της αναλογικής συσκευής που τελικά θα εκτελούσε την επιθυμητή εργασία. Παραδείγματα τέτοιων προσομοιώσεων ήταν εκείνες που πραγματοποιήθηκαν στο Εργαστήριο Λίνκολν και στα Εργαστήρια Μπελλ όπου προσομοιώθηκε ένας κωδικοποιητής φωνής vocoder. Στην κατασκευή ενός αναλογικού καναλιού κωδικοποιητής φωνής, τα χαρακτηριστικά του φίλτρου επηρεάζουν την ποιότητα της φωνής σε βαθμό που ήταν δύσκολο να διακριθούν αντικειμενικά. Μέσω προγραμματισμένων προσομοιώσεων κατάφεραν την ρύθμιση των χαρακτηριστικών, ώστε να καθορίσουν το αποτέλεσμα της αναλογικής συσκευής πριν την κατασκευή της. Εδώ αξίζει να σημειωθεί ότι ενώ η χρήση των Η/Υ βοήθησε στην πειραματική διαδικασία, μπορούσε μόνο να προσομοιώσει ή προσεγγίσει το αναλογικό σύστημα ανάλυσης σημάτων.

Καθώς τα σήματα ξεκίνησαν να επεξεργάζονται σε ψηφιακούς υπολογιστές, οι ερευνητές αναγκάστηκαν πολύ γρήγορα να χρησιμοποιούν ολοένα και πιο περίπλοκους αλγόριθμους επεξεργασίας σημάτων. Πολλοί από τους αλγόριθμους εξελίχθηκαν λόγω της ευελιξίας που παρείχε το προγραμματιστικό περιβάλλον σε αντίθεση με την μόνιμη αναλογική κατασκευή, όπου περιορίζεται η δυνατότητα πειραματισμού. Έτσι η συνεχής εξέλιξη και ευελιξία της ψηφιακής επεξεργασίας σημάτων έδωσε το έναυσμα για την ολική ψηφιοποίηση των συσκευών και μεθόδων της επεξεργασίας και διάδοσης σημάτων στην πλειοψηφία των εγκαταστάσεων. Εκείνη την περίοδο ξεκίνησε ενεργά η δημιουργία

ψηφιακών κωδικοποιητών φωνής, ψηφιακών αναλυτών φάσματος κ.α. συσκευών αμιγώς ψηφιακής επεξεργασίας σήματος, με την ελπίδα ότι τελικά τέτοια συστήματα θα αποκτούσαν πρακτικές εφαρμογές.

Μία νέα σχοπιά προς την επεξεργασία σημάτων διαχριτού χρόνου επιταχύνθηκε με την δημοσίευση από τους Cooley and Tukey (1965) ενός αποδοτιχού αλγόριθμου για τον υπολογισμό του μετασχηματισμού Fourier. Η χλάση αυτή θα γίνει αργότερα γνωστή ως Ταχύς Μετασχηματισμός Fourier (F.F.T. Fast Fourier Transform). Ο F.F.T. ήταν αρχετά σημαντιχός για πολλούς λόγους. Βασιχό πρόβλημα των αλγόριθμων της εποχής ήταν ότι απαιτούσαν χρόνους επεξεργασίας πολύ μεγαλύτερους από τον πραγματιχό χρόνο του χαταγεγραμμένου σήματος. Αυτό συνέβαινε γιατί στις περισσότερες περιπτώσεις απαιτείται η χρήση ανάλυσης φάσματος του σήματος χαι μέχρι τότε δεν υπήρχε χάποιος αποδοτιχός αλγόριθμος. Ο ταχύς μετασχηματισμός προσέφερε την δυνατότητα στους ερευνητές να πειραματίζονται σε πραγματιχούς χρόνους με την εγχατάσταση, χαθώς μείωσε δραστιχά τον χρόνο επεξεργασίας χατά πολλές τάξεις μεγέθους. Επιπρόσθετα πολλοί αλγόριθμοι που δεν είχαν χαμία πραχτιχή εφαρμογή, λόγω του χρόνου επεξεργασίας, ξεχίνησαν να έχουν πραχτιχές εφαρμογές στην βιομηχανία χαι αργότερα στα προϊόντα για τον γενιχό πληθυσμό.

Άλλη μια σημαντική ιδιότητα του F.F.T. που βοήθησε στον σχεδιασμό καλύτερων συσκευών ήταν ότι προγραμματίστηκε με βάση τα σήματα διακριτού χρόνου. Δηλαδή εμπεριείχε τις απαιτούμενες ιδιότητες και μαθηματικά ώστε να διαχειρίζεται ψηφιοποιημένα σήματα -διακριτού χρόνου- και να μην προσομοιώνει μια αναλογική συμπεριφορά ενός σήματος ή συστήματος. Έτσι η δυνατότητα σχεδιασμού συστημάτων που προβλεπόταν η ακριβής συμπεριφορά του βοήθησε στην εξέλιξη της επεξεργασίας σημάτων διακριτού χρόνου χωρίς την ανάγκη συσχέτισης των αποτελεσμάτων με ένα σύστημα συνεχούς χρόνου (αναλογικού συστήματος). Έτσι η ένταξη των διακριτών σημάτων ως ξεχωριστή μέθοδος επεξεργασίας προσέφερε στην ανάπτυξη τεχνολογίας μειώνοντας, εκτός από τους απαιτούμενους χρόνους, το κόστος και τον όγκο των εγκαταστάσεων για την επίτευξη του στόχου.

Παράλληλα η επινόηση και εφεύρεση των μικρο-ελεγκτών στον τομέα της μικροηλεκτρονικής επέφερε περαιτέρω μείωση του κόστους. Ενώ οι πρώτες συσκευές μικρο-ελεγκτών δεν παρείχαν τις απαιτούμενες δυνατότητες για την ολοκλήρωση των συστημάτων επεξεργασίας διακριτών σημάτων, από τις αρχές της δεκαετίας του '80 η ταχύτητα τους αυξάνεται εκθετικά. Επιπρόσθετα η αρχιτεκτονική και τεχνολογία των ολοκληρωμένων κυκλωμάτων (I.C. Intergated Circuit) αναπτύχθηκε προς την κατεύθυνση για την κατασκευή ολοένα και ταχύτερων υπολογιστών για την διαχείριση ακέραιων και δεκαδικών αριθμών. Έτσι σήμερα η ανάλυση σημάτων, η καταγραφή όπως και η μετάδοσή τους γίνεται πολλές φορές εξ΄ ολοκλήρου από ψηφιακά συστήματα.

# 3 Σήματα

#### 3.1 Εισαγωγή

Ο όρος σήμα (signal) δίνεται σε κάτι που εμπεριέχει πληροφορία. Γενικά τα σήματα χρησιμοποιούνται στην κωδικοποίηση και εξαγωγή πληροφοριών για την κατάσταση ή/και την συμπεριφορά ενός φυσικού συστήματος. Συχνά συνδυάζοντας διαφορετικά σήματα υπάρχει η δυνατότητα επικοινωνίας μεταξύ ανθρώπων αλλά και με μηχανήματα. Άν και αναπαριστούμε τα σήματα με διάφορες μορφές η πληροφορία που μεταδίδουν, εμπεριέχεται με την μορφή μοτίβων. Η μαθηματική αναπαράσταση παρέχεται μέσω συνάρτησης μίας ή περισσότερων ανεξάρτητων μεταβλητών. Ένα παράδειγμα είναι η ανεξάρτητη μεταβλητή της εξίσωσης που περιγράφει μία ψηφιακή εικόνα, όπου θα αποτελείται από δύο χωρικές μεταβλητές σε συνάρτηση της φωτεινότητας. Αντίθετα ένα αρχείο ήχου θα ορίζεται σε συνάρτηση με τον χρόνο. Εδώ καταχρηστικά όταν θα αναφερόμαστε σε κάποιο σήμα θα χρησιμοποιούμε την 2η περίπτωση, δηλαδή ως προς τον χρόνο.

Η ανεξάρτητη μεταβλητή του χρόνου σε ένα σήμα μπορεί να είναι συνεχής ή διαχριτή ως προς το διάστημα που ορίζεται. Τα σήματα συνεχούς χρόνου ορίζονται για κάθε τιμή τους στο διάστημα και επομένως αναπαριστώνται με μία ανεξάρτητη συνεχή μεταβλητή. Στην παραπάνω περίπτωση αναφερόμαστε σε αυτά ως αναλογικά σήματα. Ως σήματα διαχριτού χρόνου ονομάζουμε όσα η ανεξάρτητη μεταβλητή του χρόνου μας παρέχει πληροφορία για συγκεκριμένα διαστήματα ή αλλιώς χρονικές στιγμές. Εδώ η αναπαράσταση του χρόνου γίνεται με την χρήση ακολουθίας αριθμών, συνήθως ανά συγκεκριμένο διάστημα π.χ. κάθε 0,1 δευτερόλεπτα. Εκτός του χρόνου την ίδια κατηγοριοποίηση συναντούμε και στην αναπαράσταση της ισχύος ενός σήματος (amplitute). Ψηφιακά σήματα ονομάζονται όσα έχουν διακριτές τιμές ισχύος και χρόνου.

Τα συστήματα ανάλυσης σημάτων κατηγοριοποιούνται ανάλογα. Συστήματα συνεχούς χρόνου ονομάζονται εκείνα που τα σήματα εισόδου και εξόδου είναι αναλογικά. Αντίστοιχα συστήματα διακριτού χρόνου ονομάζονται όσα δαχειρίζονται σήματα διακριτού χρόνου. Ψηφιακά συστήματα ονομάζονται όσα λαμβάνουν σε είσοδο και έξοδο ψηφιακά σήματα. Επομένως στην ψηφιακή ανάλυση σημάτων (Digital signal processing) επεξεργάζονται σήματα που εκφράζονται με ακολουθίες για τον χρόνο και την ισχύ τους.

Σήματα διαχριτού χρόνου προχύπτουν καταγράφοντας ένα συνεχές σήμα ή από διεργασίες που εκτελούνται σε διαχριτές τιμές του χρόνου. Ανεξαρτήτου προέλευσης του σήματος, τα συστήματα επεξεργασίας σημάτων διαχριτού χρόνου παρέχουν πολλές δυνατότητες ελχύοντας το ενδιαφέρον τις τελευταίες δεκαετίες. Έχουν δυνατότητες προσομοίωσης αναλογικών συστημάτων με περισσότερη ευελιξία και παρέχουν την δυνατότητα ανακάλυψης τυχών μεταβολών στα σήματα που δεν είναι δυνατόν να γίνουν αντιληπτά από ένα αναλογικό σύστημα επεξεργασίας. Επιπρόσθετα η συνεχής ανάπτυξη ψηφιακών συσκευών όπως είναι οι υπολογιστές γενικής χρήσης και οι μικρο-ελεγκτές προτιμάται η αναπαράσταση των σημάτων σε διακριτά πεδία χρόνου αν όχι σε ψηφιακή μορφή.

Παρακάτω στο κεφάλαιο θα αναφερθούμε σε βασικές έννοιες που διέπουν τα σήματα διακριτού

χρόνου και συστήματα ανάλυσης αυτών για μονοδιάστατα σήματα. Πρακτικά υπάρχει η δυνατότητα να διαχειριστούμε τα σήματα αυτά ως αναλογικά και με σωστή χρήση συγκεκριμένων κριτηρίων μπορούμε να εξάγουμε τα σωστά αποτελέσματα. Τέτοιου τύπου συστήματα καθόρισαν τις βασικές αρχές των καταγραφικών συσκευών δεδομένων. Όμως πολλά συστήματα διακριτού χρόνου δεν ορίζονται ως προσομοιώσεις αναλογικών συστημάτων καθώς και πολλές ακολουθίες δεν προκύπτουν καταγράφοντας ένα αναλογικό σήμα. Για τους παραπάνω λόγους αντί να εφαρμοστούν τα αποτελέσματα από την θεωρία που αναφέρεται στα συνεχή σήματα-συστήματα, θα εκβάλλονται παράλληλα συμπεράσματα ξεκινώντας από τα χαρακτηριστικά που διέπουν το σήμα και θέτοντας το ανάλογο πλαίσιο επεξεργασίας. Εδώ ασχοληθήκαμε μόνο με ψηφιακά σήματα καθώς η καταγραφή των σημάτων έγινε με  $H/\Upsilon$  μέσω προγράμματος (Lab-View).

## 3.2 Σήματα συνεχούς χρόνου

Στην εισαγωγή αναφερθήκαμε στον γενικό ορισμό των σημάτων και τις διαφορές που τα κατηγοριοποιούν σε αρχικό βαθμό. Επειδή ο στόχος της παρούσας εργασίας ήταν η απόρριψη θορύβου δεν θα γίνει η πρέπουσα ανάλυση στην θεωρία των σημάτων, αντιθέτως θα παρατεθούν οι βασικές αρχές και έννοιες ώστε να υπάρχει το υπόβαθρο για τα επόμενα κεφάλαια. Σήμα συνεχούς χρόνου ορίζουμε ως την εξίσωση που περιγράφει την εξέλιξη μιας περιοδικής κυματομορφής στο χρόνο. Πιο συγκεκριμένα αν υποθέσουμε πως ο χρόνος διάρκειας του σήματος είναι t τότε η κυματομορφή στο πεδίο του χρόνου θα εκφράζεται ως συνάρτηση αυτού s(t).

Μπορεί λοιπόν να παρασταθεί από μία ανεξάρτητη μεταβλητή και ορίζεται για κάθε τιμή της. Με παρόμοιο τρόπο ορίζονται και τα διακριτά σήματα συνεχούς χρόνου. Η διαφορά είναι πως αντί να μπορούμε να ταυτίσουμε κάθε χρονική στιγμή με το αντίστοιχο s(t), μπορούμε να ορίσουμε την εξίσωση της κυματομορφής για περιορισμένο ή αλλιώς διακριτό πεδίο τιμών. Σήμα συνεχούς χρόνου ονομάζεται ένα σήμα y(t), το οποίο ορίζεται για κάθε τιμή του t σε κάποιο διάστημα χρόνου  $[\alpha, \beta]$ . Συνήθως τα συναντούμε στην μορφή συνεχούς ρεύματος σε μετρητικές και άλλες συσκευές σε εξόδους για την ένδειξη κάποιας τιμής ή απεικόνιση σε παλμογράφο. Τα σήματα συνεχούς χρόνου χωρίζονται σε αναλογικά και διακριτά σήματα συνεχούς χρόνου.

Αναλογικά σήματα ονομάζονται εκείνα που η ανεξάρτητη μεταβλητή του χρόνου t και η μεταβλητή του πλάτους (εξαρτημένη μεταβλητή ως προς τον χρόνο) λαμβάνουν συνεχής και πραγματικές τιμές, π.χ. s(t)=12\*t. Διακριτά σήματα συνεχούς χρόνου ονομάζονται όσα ή εξαρτημένη τιμή (πλάτος) παίρνει διακριτές τιμές, π.χ.

$$s(t) = A * t$$

$$A = [0, \dots, n], \ t \in [a, b] n \in \mathbb{Z}$$

$$(1)$$

Στην πληθώρα των συσκευών επεξεργασίας και καταγραφής σημάτων η χρήση των αναλογικών σημάτων έχει σχεδόν εκλείψει. Σημαντικό μειονέκτημα ανάμεσα σε άλλα είναι και ο υπέρογκος χώρος που απαιτείται για την αποθήκευση του. Παρακάτω θα αναφερθούμε στα ψηφιακά σήματα που

έλυσαν πολλά από τα προβλήματα των αναλογικών σημάτων, προσθέτοντας μια σειρά από "πονοκεφάλους" αρχικά στην επιστημονική κοινότητα. Τα πλεονεκτήματα ήταν πολλά και τελικά επικράτησαν. Παρακάτω θα παρατεθούν κάποιες βασικές έννοιες και αρχές που τα διέπουν.

## 3.3 Σήματα διακριτού χρόνου

Σήμα διαχριτού χρόνου ονομάζεται μια αχολουθία αριθμών καταγεγραμμένες ανά συγκεχριμένο χρονικό διάστημα, π.χ. κάθε 0.01 δευτερόλεπτο. Το διάστημα αυτό ορίζει την ταχύτητα καταγραφής του σήματος από την εκάστοτε συσκευή, όμως εμείς αναφερόμαστε σε αυτό το χρόνο μέσω της συχνότητας καταγραφής ή αλλιώς  $sampling\ frequency$ . Η συχνότητα αυτή ορίζεται ως το πηλίκο ενός δευτερολέπτου ως προς το χρονικό διάστημα καταγραφής, δηλαδή από το παραπάνω παράδειγμα θα είχαμε μια συχνότητα καταγραφής  $1/0.01\ [Hz]$ .

$$fs = \frac{1}{0,01}[Hz] (2)$$

Σημαντικό είναι να αναφερθεί ότι υπάρχει ένα όριο το οποίο πρέπει να τηρείται ώστε η επαναδημιουργία του σήματος να απεικονίζει όσο το δυνατόν πιο πολύ στο συνεχές σήμα που καταγράφηκε στην αρχή. Θα αναφερθούμε αργότερα στο εν λόγω θεώρημα του φυσικού Niquist.

#### 3.3.1 Μοναδιαίο διακριτό σήμα

Μοναδιαίο ονομάζεται το σήμα που αποτελείται από έναν κρουστικού χαρακτήρα παλμό και έχει μηδενική ισχύ πριν και μετά την εμφάνισή του. Αν υποθέσουμε μια συνάρτηση y(t),

$$y(t) = [..., 0, 1, 0, ...]$$
(3)

θα είναι η έξοδός του.

Μια άλλη βασική υποκατηγορία αποτελεί η μοναδιαία ακολουθία βήματος. Εδώ σε αντίθεση με παραπάνω, η τιμή της εξόδου αλλάζει από μηδέν σε ένα μόλις η εξαρτημένη μεταβλητή t λάβει κάποια οριακή τιμή. Χρησιμοποιώντας το ανωτέρω παράδειγμα θα έχουμε ότι:

$$y(t) = [..., 0, 1, 1, 1, ...] (4)$$

#### 3.3.2 Τυχαίο σήμα

Τα τυχαία σήματα αποτελούν μία ειδική υποκατηγορία που χρησιμοποιείται ευρέως στην ανάλυση ψηφιακών σημάτων. Αναπτύχθηκαν για να καλύψουν την ανάγκη επιβεβαίωσης των συσκευών επεξεργασίας κυματομορφών. Με την πάροδο του χρόνου τις συναντάμε σε διάφορες συσκευές τηλεπικοινωνίας και σχεδόν σε όλες τις συσκευές παραγωγής ήχου (synthesizers). Αξίζει να σημειωθεί

για λόγους πληρότητας ότι τα εν΄ λόγω σήματα βασίζονται σε στατιστικά μοντέλα που απορρέουν από στατιστικές κατανομές. Ο "λευκός" γκαουσιανός θόρυβος (white gaussian noise) ακολουθεί την λεγόμενη κανονική κατανομή πιθανοτήτων του Gauss. Στην παρούσα εργασία ένα αντίστοιχο σήμα χρησιμοποιήθηκε για την επιβεβαίωση των φίλτρων πριν την εφαρμογή στο σετ δεδομένων. Δεν θα γίνει περαιτέρω ανάλυση γιατί κρίθηκε πως οι παρεμβολές στον αισθητήρα της εγκατάστασης προερχόταν από εξωτερικά Η/Μ πεδία και όχι από τυχαίο θόρυβο. Τα καλώδια που χρησιμοποιήθηκαν για την καταγραφή έχουν την δυνατότητα απόρριψης παρόμοιου τύπου θόρυβο.

#### 3.3.3 Διακριτά σήματα και ακολουθίες

Για τον ορισμό του διακριτού σήματος αρκεί να υποθέσουμε μια μαθηματική ακολουθία αριθμών x, όπου το νιοστό στοιχείο της θα γραφόταν ως x[n]. Ορθότερα μπορούμε να γράψουμε την εξής έκφραση:

$$n \in \mathbb{Z}$$

$$x = x[n], -\infty < n < \infty$$
(5)

όπου  $\mathbb Z$  είναι σαφώς το σύνολο των αχέραιων αριθμών και x[n] το κάθε στοιχείο της αχολουθίας. Ο συγκεκριμένος τύπος σήματος παράγεται συνήθως από την καταγραφή αναλογικού σήματος. Επομένως η παραπάνω σχέση μετασχηματίζεται για αναλογικό σήμα της μορφής  $x_a(t)$ , για χρονική στιγμή ίση με nT, το νιοστό στοιχείο της αχολουθίας εξόδου από την καταγραφή θα είναι της μορφής:

$$x[n] = x_a n T, -\infty < n < \infty \tag{6}$$

Η ποσότητα T ορίζει την περίοδο καταγραφής που παρέχει την συχνότητα καταγραφής διαιρώντας με την μονάδα. Αν και τα διακριτά σήματα δεν προέρχονται πάντα από καταγραφή αναλογικών σημάτων ο ορισμός του αριθμού των στοιχείων της ακολουθίας n μπορεί να λάβει μόνο ακέραιες τιμές. Επίσης γράφοντας μόνο το "τελευταίο" ψηφίο μέσα στην αγκύλη αναφερόμαστε σε όλα τα στοιχεία της ακολουθίας για συντομία και όχι στο τελευταίο στοιχείο αυτής.

#### 3.3.4 Διαχείριση και βασικές τεχνικές μετασχηματισμών

Κατά την διαδικασία της ανάλυσης σημάτων είναι συχνά απαραίτητη η επέμβαση στο σήμα εισόδου ή εξόδου. Οι πράξεις του πολλαπλασιασμού και της πρόσθεσης δυο σημάτων μεταξύ τους λαμβάνει χώρα στοιχείο προς στοιχείο, όπως πράξεις μεταξύ αριθμού και ακολουθίας. Επίσης όταν αφαιρείται από μια ακολουθία ακέραιος αριθμός το παράγωγο σήμα ονομάζεται καθυστέρηση του αρχικού (delayed). Μια τέτοια ακολουθία μπορεί να βρεθεί γραμμένη ως εξής:

$$a_0 \in \mathbb{Z}$$

$$out[z] = in[z - a_0] \tag{7}$$

Τέτοιου είδους μετασχηματισμοί εφαρμόζονται σε συνδυασμούς και παρέχουν μία πληθώρα διεργα-

σιών ανάμεσα σε σήματα αλλά και σε σχέση με κάποια σταθερά. Μια ειδική περίπτωση που αναφέρθηκε νωρίτερα, ως βηματική μοναδιαία ακολουθία, εκφράζεται σαν άθροισμα καθυστερημένων ακολουθιών:

$$out[n] = \sum_{k=0}^{\infty} in[n-k]$$
(8)

Η παραπάνω σχέση προχύπτει γιατί όλα τα μη μηδενικά στοιχεία της αχολουθίας in[n] ισούνται με την μονάδα. Σημαντική θέση στην ανάλυση διαχριτών συστημάτων έχει και η εκθετική αχολουθία. Συχνά απλοποιεί τις πράξεις ειδικά για συστήματα πέραν του ενός βαθμού ελευθερίας. Η γενική μορφή της εκθετικής αχολουθίας φαίνεται παρακάτω:

$$s[n] = Cb^n \tag{9}$$

όπου C και b σταθερές που λαμβάνοντας πραγματικές τιμές μετατρέπουν την έκφραση σε ακολουθία που λαμβάνει τιμές στο  $\mathbb R$ . Συνοπτικά οι εκθετικές μορφές σε συνδυασμό με ανάλογες τριγωνομετρικές μορφές μπορούν να παρέχουν πληροφορία για την ταχύτητα διάδοσης ενός σήματος, την μορφολογία της κυματομορφής αλλά και την ισχύ των συχνοτήτων που μας ενδιαφέρουν. Η ισχύ στο παράδειγμά μας θα ήταν C.

#### 3.3.5 Συνδυάζοντας ακολουθίες

Ίσως από τις πιο συχνά αναλυμένες μορφές σημάτων αποτελούν τα ημιτονοειδή και συνημιτονοειδή. Η γενική μορφή ορίζεται όπως θα δειχθεί παρακάτω και θα αναφερθούμε στην σχέση που αναδύεται από τα μαθηματικά, της εκθετικής μορφής με την ημιτονοειδή.

$$y[n] = C\cos(\omega_0 n + \phi) \tag{10}$$

Η οποία ορίζεται για κάθε n, με τις τιμές των C και  $\phi$  να λαμβάνουν πραγματικές τιμές. Η εκθετική μορφή μιας ακολουθίας μπορεί να γραφεί και ως  $Cc^n$  με την μεταβλητή n να έχει φανταστικές τιμές. Θα μπορούσαμε να γράψουμε την παραπάνω έκφραση στην μορφή:

$$y[n] = |C||c|^n \cdot (\cos(\omega_0 n + \phi) + j\sin(\omega_0 n + \phi))$$
(11)

Η παραπάνω εξίσωση ταλαντεύεται με εκθετικά αυξανόμενη κλήση αν η απόλυτη τιμή της μεταβλητής c είναι μεγαλύτερη της μονάδας και με εκθετικά μειούμενη στην αντίθετη περίπτωση όπου |c|<1.

Στην περίπτωση που η μεταβλητή λάβει την τιμή 1, η σχέση χαρακτηρίζεται ως φανταστική εκθετική ακολουθία και ικανοποιεί την παρακάτω συνθήκη.

$$y[n] = |C|e^{j(\omega_0 n + \phi)}$$

$$= |C| \cdot (\cos(\omega_0 n + \phi) + j\sin(\omega_0 n + \phi))$$
(12)

Εδώ όπως και σε συνεχή συστήματα μπορούμε να χαρακτηρίσουμε την μεταβλητή  $\phi$  ως την φάση του σήματος και αντίστοιχα  $\omega_0$  ονομάζεται κυκλική συχνότητα. Παρατηρούμε πως η μεταβλητή n είναι αδιάστατο μέγεθος και επομένως η κυκλική συχνότητα θα πρέπει να ορίζεται σε ακτίνια (rad). Αν απαιτείται περαιτέρω ορισμός από τις ανάγκες της επεξεργασίας, υπάρχει δυνατότητα να ορίσουμε την κυκλική συχνότητα σε ακτίνια ανά δείγμα  $\frac{rad}{sample}$  και ως n ο αριθμός των δειγμάτων από την καταγραφή του σήματος. Όπως επισημαίνεται στη βιβλιογραφία εδώ φαίνεται και η πρώτη διαφορά μεταξύ των συνεχών και διακριτών συστημάτων.

Αν υποθέσουμε ότι η φάση του σήματος ισούται με 2π τότε η εκθετική μορφή αποκτά ψευδώνυμα συχνοτήτων που είναι μη διακριτά μεταξύ τους. Ένα απλό παράδειγμα για την ημιτονοειδή μορφή φαίνεται παρακάτω:

$$y[n] = C \cos[(\omega_0 + 2\pi r)n + \phi]$$
  
=  $C \cos(\omega_0 n + \phi)$  (13)

Οι εφαρμογές της ιδιότητας των διαχριτών σημάτων να δημιουργούν αυτά τα ψευδώνυμα ποιχίλουν και θα αναφερθούν σε ένα πρώτο βαθμό στο χεφάλαιο της χαταγραφής των σημάτων. Εδώ γίνεται η παραδοχή πως η τιμή της συχνότητας θα πρέπει βρίσχεται σε μια περιοχή που δεν θα επιτρέπει τέτοιες συμπεριφορές για απλοποίηση.

#### 3.3.6 Συστήματα διακριτού χρόνου

Διαχριτό σύστημα ορίζεται ως η μετατροπή που απαιτείται για την ταύτιση του σήματος εξόδου με εχείνο της εισόδου. Σχηματικά αναπαρίσταται συνήθως με ένα χουτί που αντιπροσωπεύει τις διεργασίες που επιδέχεται το σήμα εισόδου για να έχουμε το επιθυμητό στην έξοδο. Θα δειχθεί αργότερα πως οι τιμές του σήματος εξόδου για κάθε τιμή της μεταβλητής n μπορεί να είναι εξαρτημένες από το σήμα εισόδου. Στην συνέχεια φαίνεται η μαθηματική απεικόνιση ενός συστήματος που δρα σε μια αχολουθία (σήμα εισόδου), για την εξαγωγή ενός δεύτερου σήματος.

$$out[n] = G\{in[n]\} \tag{14}$$

Εδώ αξίζει να αναφερθεί μια έννοια που θα μας απασχολήσει ξανά στην ενότητα κατασκευής φίλτρων. Πρόκειται για το σύστημα μεταβαλλόμενης μέσης τιμής ή αλλιώς μέσης τρέχουσας τιμής. Η εμφάνισή της στην βιβλιογραφία αναφορικά με την επεξεργασία σημάτων είναι εκτενής. Η διεργασία που εφαρμόστηκε στην παρούσα περίπτωση περιορίστηκαν στο φίλτρο μέσης τρέχουσας τιμής ή F.I.R. με τα αρχικά να σημαίνουν  $Finite\ Impulse\ Response.$  Η παρακάτω γενική μορφή του προαναφερόμενου συστήματος με κάποιες απλοποιήσεις που θα αναφερθούν σε επόμενο κεφάλαιο είναι η δομή του φίλτρου μέσης τιμής.

$$out[n] = \frac{1}{M_1 + M_2 + 1} \sum_{k=-M_1}^{M_2} in[n-k]$$
(15)

#### 3.3.7 Γραμμικότητα συστημάτων

Τα συστήματα που εμφανίζουν γραμμική συμπεριφορά είναι εξ΄ ορισμού παραγόμενα από την αρχή της υπέρθεσης. Πιο συγκεκριμένα αν δύο διαδοχικές τιμές του σήματος εισόδου παράγουν δυο αντίστοιχες τιμές εξόδου, το σύστημα θα μπορεί να λέγεται γραμμικό αν και μόνο αν ισχύει ότι:

$$G\{s_1[n] + s_2[n]\} = G\{x_2[n]\} + G\{x_2[n]\} = out_1[n] + out_2[n]$$
(16)

και ταυτόχρονα να ικανοποιείται και η εξής ιδιότητα:

$$G\{g \cdot s[n]\} = gG\{s[n]\} = g \cdot out[n]$$
(17)

όπου g μια αυθαίρετη σταθερά. Οι ανωτέρω ιδιότητες μπορούν να συνδυαστούν, ώστε να ικανοποιείται η αρχή της υπέρθεσης. Επιπρόσθετα υπάρχει δυνατότητα εφαρμογής σε πολλαπλά σήματα εισόδου. Αν για παράδειγμα γνωρίζουμε πως ένα σύστημα είναι γραμμικό  $F\{\cdot\}$  τότε μπορούμε να υποθέσουμε πως για κάθε έξοδο του συστήματος θα ισχύει το εξής:

$$in[n] = \sum_{z} b_{z} in_{z}[n]$$

$$F\{in[n]\} = out[n] = \sum_{z} b_{z} out_{z}[n]$$
(18)

Για να γίνει πιο κατανοητή η παραπάνω συμπεριφορά ας υποθέσουμε ένα λογαριθμικό σύστημα,

$$r[u] = \log_{10}(|x[u]|) \tag{19}$$

και ας πάρουμε δύο τιμές για την ακολουθία  $x_1[\cdot]$  και  $x_2[\cdot]$  να ισούνται με 1 και 10 αντίστοιχα. Αυτό σημαίνει ότι τα σήματα εξόδου θα πρέπει, ικανοποιώντας την ιδιότητα της ομογένειας, να απέχουν δέκα μονάδες μεταξύ τους όσο δηλαδή και τα σήματα εισόδου  $(x_2=10x_1)$ . Όπως είναι προφανές κάτι τέτοιο δεν ισχύει στην συγκεκριμένη περίπτωση, αφού  $\log 1=0$ ,  $\log 10=1$ .

Η ενότητα αυτή θα μπορούσε να γεμίσει το περιεχόμενο της παρούσας εργασίας και άλλες τόσες μαζί. Έχουν γραφεί πολλά βιβλία που αναλύουν το ζήτημα, ένα από τα αναλυτικότερα φέρει τίτλο Discrete – Time Signal Processing των Alan Oppenheim και Ronald Schafer παρέχοντας στον αναγνώστη εκτεταμένες βάσεις για την επεξεργασία και μαθηματική αναπαράσταση σημάτων και συστημάτων. Εδώ αναφέρθηκαν οι βασικές έννοιες και αρχές, με σκοπό την καλύτερη κατανόηση της καταγραφής και της απομείωσης θορύβου σε σήματα. Στην συνέχεια θα ασχοληθούμε με την καταγραφή ψηφιακών σημάτων και μερικά από τα σημαντικά προβλήματα κατά την διαδικασία.

# 4 Καταγραφή σημάτων

#### 4.1 Φαινόμενα καταγραφής

Σε αυτή την ενότητα θα περιγραφούν οι βασικές θεωρίες που χρησιμοποιούνται για την ψηφιακή καταγραφή και επεξεργασία σημάτων καθώς και κάποια προβλήματα που μπορεί να εμφανιστούν κατά τις διαδικασίες αυτές. Μια από τις σημαντικότερες θεωρίες είναι του Φυσικού και Ηλεκτρολόγου Μηχανικού Harry Nyquist, όπου θα αναφερθεί στη συνέχεια. Επίσης θα αναφερθούμε σε διαστρεβλώσεις και καταστρεπτικές συμπεριφορές των συστημάτων κατά την μετατροπή τους από συνεχή σε διακριτά σήματα και σε τρόπους αναγνώρισης και αντιμετώπισης των προβλημάτων. Θα παρατεθεί ο συνήθης τρόπος απόκτησης ενός διακριτού σήματος από την καταγραφή σημάτων συνεχούς χρόνου, όπως επίσης και ο τρόπος που αυτό γίνεται εφικτό από συστήματα καταγραφής σε Η/Υ.

#### 4.1.1 Μέθοδος καταγραφής

Ο πιο συνήθης τρόπος εξαγωγής ενός διαχριτού σήματος είναι μέσω της περιοδιχής χαταγραφής χάποιου συνεχούς σήματος. Στην πράξη αυτό σημαίνει πως χαταγράφεται μία τιμή του σήματος εισόδου σε ένα σύστημα ανά προχαθορισμένο χρονιχό διάστημα, το οποίο ονομάζεται περίοδος χαταγραφής του σήματος σε μονάδες δευτερολέπτου. Διαιρώντας την μονάδα με την περίοδο αποχτούμε την συχνότητα χαταγραφής ορισμένη σε δείγμα ανά δευτερόλεπτο  $\frac{sample}{sec}.$  Το σύστημα που εχτελεί την συγχεχριμένη επεξεργασία ονομάζεται μετατροπέας αναλογιχού σε διαχριτό σήμα χαι σε σημερινές συσχευές χαθίσταται σχεδόν υποχρεωτιχή η χρήση του για πολλούς λόγους. Ένα παράδειγμα αποτελεί η ανάγχη για ανάγνωση αισθητήριων οργάνων χαι εχτέλεση προδιαγεγραμμένων εντολών σύμφωνα με την τιμή εισόδου. Σε αυτή την περίπτωση ένας μιχρο-ελεγχτής δεν διαθέτει την δυνατότητα ανάγνωσης χαι επεξεργασίας αναλογιχών σημάτων χαι επομένως η μετατροπή του σε διαχριτό σήμα υπό χάποια συχνότητα χαταγραφής αποτελεί μονόδρομο.

Μετά την περιοδική καταγραφή, είναι αδύνατο να ανακτηθεί επακριβώς το αρχικό αναλογικό σήμα. Αίτιο αποτελεί το γεγονός πως πολλά αναλογικά σήματα μπορούν να έχουν όμοια αναπαράσταση διακριτών παράγωγων;!;!;. Το συγκεκριμένο φαινόμενο αποτελεί θεμελιώδες πρόβλημα στον τομέα της ανάλυσης ψηφιακών σημάτων, όμως αργότερα θα δειχθεί πως είναι δυνατός ο περιορισμός της εν΄ λόγω συμπεριφοράς καθορίζοντας το πλήθος των δειγμάτων. Στην συνέχεια θα αναφερθούμε στην βασική αρχή;!;!; που μας επιτρέπει να καταγράφουμε τα αναλογικά σήματα με τρόπο που αποτυπώνει όλη την πληροφορία που εμπεριέχουν. Σημασία δίνεται στην έννοια της πληροφορίας καθώς ο σκοπός χρήσης των σημάτων είναι η κωδικοποίηση αυτής, όπως ήδη έχει αναφερθεί στην εισαγωγή.

#### 4.1.2 Θεώρημα δειγματοληψίας

Στο θεώρημα καταγραφής σημάτων ορίζεται η ελάχιστη συχνότητα δειγματοληψίας με σκοπό την δυνατότητα ανακατασκευής του αρχικού αναλογικού σήματος. Ο ορισμός αναφέρει πως, αν ένα συνεχές σήμα δεν περιέχει πληροφορία πάνω από κάποια συχνότητα A σε Hz, τότε για να είναι δυνατή η

ανάχτηση της αρχιχής χυματομορφής θα πρέπει να ισχύει ότι:

$$f_s \ge 2A \tag{20}$$

Από τον παραπάνω ορισμό προχύπτει πως απαιτούνται ταυτόχρονα δύο ζητήματα. Το πρώτο καθορίζει κάποιο ελάχιστο όριο για την συχνότητα καταγραφής, που προχύπτει από την μέγιστη συχνότητα του αναλογικού σήματος. Το δεύτερο αναφέρεται σε ανακατασκευή του αρχικού, χωρίς να προσδιορίζει την μέθοδο που θα χρησιμοποιηθεί.

Τα σήματα που παρουσιάζουν απουσία πληροφορίας σε ορισμένες συχνότητες ονομάζονται περιορισμένου φάσματος. Τέτοια συμπεριφορά έχουν σήματα χαμηλών συχνοτήτων που δεν εμφανίζουν ισχύ σε συχνότητες άνω των 200~Hz. Αντίστοιχα υπάρχουν σήματα που εμπεριέχουν πληροφορία σε ένα ορισμένο εύρος, από 7 έως 10~kHz. Και τα δύο αυτά σήματα κατηγοριοποιούνται ως σήματα περιορισμένου φάσματος.

Ιδιαίτερο ενδιαφέρον παρουσιάζει το γεγονός πως το συγκεκριμένο θεώρημα αναφέρεται στην βιβλιογραφία με το προσωνύμιο Θεώρημα Δειγματοληψίας Shannon, ενώ η πρώτη αναφορά γίνεται από τους Βρετανούς μαθηματικούς Ε.Τ. και J.M. Whittaker και Ferrar. Στην Ρωσία το θεώρημα κατεγράφη από τον Kotel'nikov και πήρε το όνομά του από εκείνον. Ο Shannon το χρησιμοποίησε για την έρευνα που σήμερα μας είναι γνωστή η θεωρία της πληροφορίας, και γι΄ αυτό πολλές φορές στην μαθηματική βιβλιογραφία αναφέρεται και θεώρημα δειγματοληψίας WKS από τα αρχικά των παραπάνω.

#### 4.1.3 Αναπαράσταση στο πεδίο συχνοτήτων

Το θεώρημα της δειγματοληψίας μπορεί να αποδειχθεί μαθηματικά. Όμως οι ιδιότητες και οι αιτίες που το προκαλούν φαίνονται πιο ξεκάθαρα εξετάζοντας την διαδικασία της μετατροπής αναλογικού σε διακριτό σήμα μεταφρασμένο στο πεδίο των συχνοτήτων. Αν αυθαίρετα υποθέσουμε πως ένα καταγεγραμμένο ψηφιακό σήμα είναι αναλογικό, οι απότομες διακυμάνσεις στην ισχύ του σήματος προσθέτουν στοιχεία στην ακολουθία υψηλών συχνοτήτων που προσθέτονται τελικά στο σήμα. Η καταγραφή λοιπόν ενός αναλογικού σήματος μπορεί να παρομοιαστεί με δραστικό τεμαχισμό του αρχικού.

Ως παράδειγμα μπορεί να χρησιμοποιηθεί μια ημιτονοειδής συνάρτηση σχετικά απλή ώστε να γίνει κατανοητή η παραπάνω συμπεριφορά. Έστω πως για ένα συνεχές σήμα εφαρμόζουμε την μέθοδο της δειγματοληψίας ως εξής:

$$x(t) = \cos(2\pi f_z t + \phi), \ t = cT, \ c \in [0, +\infty), \ c \in \mathbb{Z} \Rightarrow$$
$$x(cT) = \cos(2\pi f_z cT + \phi)$$
(21)

Ας δούμε τώρα τι συμβαίνει σε περίπτωση που υπολογίσουμε την τιμή του καταγεγραμμένου σήματος

σε συχνότητα ίση με  $f_{tot} = f_z + f_s$ :

$$x_a(cT) = \cos(2\pi cT \cdot (f_z + f_s) + \phi) \Rightarrow$$

$$= \cos(2\pi c f_z T + 2\pi c + \phi) \Rightarrow$$

$$= \cos(2\pi c f_z T + \phi) \Rightarrow$$

$$= x(cT)$$
(22)

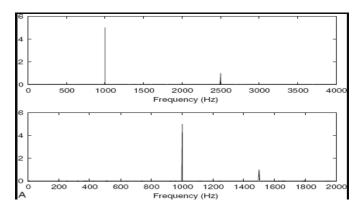
Όπως φαίνεται για κάθε δείγμα εγγραμμένο με κάποια συχνότητα πολλαπλάσια από εκείνη της καταγραφής  $f_s$ , το σήμα εμπεριέχει στοιχεία στο συγκεκριμένο φάσμα. Στην περίπτωση που δεν ικανοποιείται το θεώρημα της δειγματοληψίας προκύπτει η λεγόμενη αλλοίωση προσθέτοντας αναληθή δείγματα στο σήμα ή αλλιώς ψευδόνυμα συχνοτήτων. Η καταστρεπτική αυτή συμπεριφορά θα αναλυθεί στην παρακάτω ενότητα ενώ αξίζει να σημειωθεί πως υπάρχει πιθανότητα να υποφέρουν και οι πειραματικές μετρήσεις του εργαστηρίου από το φαινόμενο αυτό καθώς η μέγιστη συχνότητα καταγραφής που επιτεύχθηκε ήταν στα  $500 \ kHz$ .

#### 4.1.4 Αλλοίωση

 $\Omega$ ς αλλοίωση αναφερόμαστε εδώ στο αποτέλεσμα καταγραφής ενός σήματος, όπου η έξοδος αποτελείται από διαφορετικά σήματα και δεν είναι δυνατό να επαναδημιουργιθεί το αρχικό. Συνήθως η έξοδος είναι μετατοπισμένη ως προς το φάσμα των συχνοτήτων, όμως πολλές φορές επηρεάζεται και η ισχύ. Είναι λοιπόν σημαντικό να αποφευχθεί, όσο το δυνατόν περισσότερο, η αλλοίωση των σημάτων κατά την διαδικασία καταγραφής τους. Για τον λόγο αυτό συνήθως εφαρμόζεται ένα φίλτρο χαμηλών συχνοτήτων ή φίλτρο κατά της αλλοίωσης AAF.

Στην ελληνική βιβλιογραφία το φαινόμενο αυτό αναφέρεται ως ψευδώνυμα συχνοτήτων και ερευνήθηκε από τους Harry Niquist και Claude Shannon ερευνητές στα Bell Labs, οι οποίοι συνέβαλαν σημαντικά στον τομέα των τηλεπικοινωνιών και την καταγραφή σημάτων. Άλλωστε το θεωρητικό υπόβαθρο για την καταγραφή ψηφιακών σημάτων απαλλαγμένων από ψευδώνυμα αναπτύχθηκε από τους δύο κατά τις δεκαετίες 1920-1950. Στην εργαστηριακή εγκατάσταση που εξετάστηκε ήταν αδύνατο να αποφευχθεί η εμφάνισή τους, όμως χρησιμοποιήθηκε η μέθοδος της επεξεργασίας σημάτων πολλαπλών συχνοτήτων καταγραφής. Στην συγκεκριμένη μέθοδο θα αναφερθούμε επιγραμματικά στην συνέχεια, όμως αξίζει να αναφερθεί ότι δίνει την δυνατότητα εντοπισμού των αλλοιώσεων αποδεκατίζοντας το σήμα σύμφωνα με μία σταθερά και εξετάζοντας την γραφική του παράσταση σε σχέση με την αρχική καταγραφή. Όσο μειώνεται ο αριθμός των δειγμάτων το σήμα καταστρέφεται ηθελημένα, παράγοντας ψευδώνυμα συχνοτήτων τα οποία θα πρέπει να είναι όλα διαφορετικά.

Το συμπέρασμα αυτό προέχυψε χρησιμοποιώντας μια μέθοδο που εντάσσεται στην κατηγορία της επεξεργασίας σημάτων πολλαπλών συχνοτήτων, μεταβάλλοντας την συχνότητα καταγραφής αφαιρώντας πλήθος δειγμάτων, και συγκρίνοντας τις γραφικές παραστάσεις στα πεδία συχνοτήτων και



Σχήμα 1: Φαινόμαινο αλλοίωσης σήματος μετά την καταγραφή του.

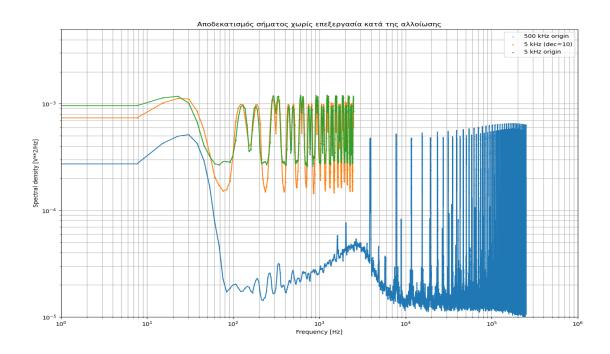
χρόνου. Την απόρριψη του συγκεκριμένου τύπου "θορύβου" στις σύγχρονες συσκευές αναλαμβάνουν ειδικά φίλτρα που ονομάζονται F.I.R.. Αντίστοιχα φίλτρα χρησιμοποιήθηκαν και στην επεξεργασία των δεδομένων και συγκρίθηκαν τα αποτελέσματα με άλλους τύπους όπως θα δούμε παρακάτω.

Τα ψευδόνυμα αυτά εμφανίζονται σε υποδειγματοληπτημένα σήματα. Αν είναι επιθυμητό να εξεταστεί ενα σήμα που μπορεί να εμπεριέχει θόρυβο σε συχνότητες 2-3~kHz, τότε για την αποφυγή της αλλοίωσης ή αναδίπλωσης του σήματος θα πρέπει η καταγραφική συσκευή να έχει την δυνατότητα καταγραφής τουλάχιστον 6~kHz. Στο πλαίσιο της επεξεργασίας των μετρήσεων της αεροσύραγγας που η μέγιστη καταγραφή αγγίζει τα 500~kHz, το μέγιστο φάσμα σήματος που μπορούσε να εξεταστεί είναι 250~kHz. Έτσι υπήρχε ανάγκη για περαιτέρω εξέταση και την λύση παρέχει η μέθοδος του αποδεκατισμού. Εφαρμόζοντας την εξάγωντας κάθε φορά διαφορετικό αριθμό δειγμάτων από το αρχικό, μας δίνεται η δυνατότητα να συγκρίνουμε τα σήματα και να υποθέσουμε τυχών επηρροή που μπορεί να έχουν συχνότητες μεγαλύτερες από εκείνες της συχνότητας καταγραφής. Στο διαγραμμα που ακολουθεί φαίνεται ένα σήμα στο πεδίο της συχνότητας αποδεκατισμένο επιλέγοντας κάθε 100ο στοιχείο της αρχικής ακολουθίας.

## 4.2 Μείωση αριθμού δειγμάτων

Η τεχνική αυτή εφαρμόζεται σε ψηφιακά σήματα με πολλά δείγματα ανά χρονικό διάστημα που όμως η τυπική απόκλιση προδίδει μια περιοδική κίνηση που σχετίζεται με ταλάντωση. Τότε είναι εύλογο να χωριστεί το σήμα σε μικρότερα "κομμάτια". Αυτό έχει σαν αποτέλεσμα την ταχύτερη ανάλυση των δεδομένων και την ευελιξία της επιλογής ομάδων σε συνάρτηση με τον χρόνο ή κάποιο άλλο κριτήριο. Εφαρμόζεται συχνά στην καθημερινότητά μας, καθώς η συμπίεση αρχείων και τα πρότυπα αρχεία ήχου και εικόνας συμπεριλαμβάνουν μία ή και περισσότερες διαδικασίες μείωσης του αριθμού των δειγμάτων.

Στην επεξεργασία ψηφιαχών σημάτων οι όροι μείωση αριθμού δειγμάτων, αποδεχατισμός χαι συμπίεση μπορεί να έχουν ταυτόσημα νοήματα ή μπορεί να περιγράφουν την απομείωση συχνοτήτων χαι απόρριψη αριθμού δειγμάτων σε ένα σύστημα ψηφιαχής χαταγραφής σημάτων πολλαπλών συχνοτήτων. Αργότερα θα αναλυθεί η σημασία τέτοιων συστημάτων.



Σχήμα 2: Αποδεκατισμένο σήμα ανά 100 δείγματα  $(5 \ kHz)$  μαζί με το αρχικά καταγεγραμμένο σε μικρότερη συχνότητα  $5 \ kHz$  σε σύγκριση με εκείνο στα  $500 \ kHz$ .

#### 4.2.1 Ορισμός

Αποδεκατισμός ενός ψηφιακού σήματος σημαίνει η αποθήκευση τελικώς του κάθε 10ου π.χ. δείγματος από το αρχικό καταγεγραμμένο σήμα με συγκεκριμένη συχνότητα καταγραφής. Αυτό έχει επεκταθεί ορίζοντας τον αποδεκατισμό κατά έναν παράγοντα που συνήθως είναι σταθερός αριθμός και μπορεί να λάβει ακέραιες και δεκαδικές τιμές.

Εδώ αξίζει να σημειωθεί η ανάγκη να λαμβάνει ο παράγοντας αυτός μια λογική τιμή, για παράδειγμα ένα ψηφιακό σήμα που έχει διάρκεια πέντε (5) δευτερόλεπτα και καταγράφηκε από συσκευή που είχε συχνότητα καταγραφής 20 Hertz ένας παράγοντας 101 προφανώς δεν θα άφηνε κανένα δείγμα στο νέο ψηφιακό σήμα. Επιπρόσθετα το όριο για να αποφύγουμε την αλλοίωση απαιτεί το τελικό αποτέλεσμα των διαδικασιών είναι τα 10 δείγματα ανά δευτερόλεπτο (10 Hz). Επομένως θέτοντας τον παράγοντα αποδεκατισμού 51 θα παρείχε ένα σήμα που θα ήταν αλλοιωμένο. Όταν η διαδικασία αυτή εφαρμόζεται σωστά σε μια αλληλουχία δειγμάτων ενός σήματος ή μιας συνεχούς συνάρτησης, παράγεται μια προσομοίωση του καταγεγραμμένου με μικρότερη συχνότητα.

#### 4.2.2 Ένα φίλτρο ως παράδειγμα

Όταν το φίλτρο κατά της αλλοίωσης είναι σχεδιασμένο με πρότυπο IIR, τα οποία θα αναλυθούν παρακάτω, η διαδικασία βασίζεται στην ανάδραση της εξόδου στην είσοδο του φίλτρου πριν την έναρξη του δεύτερου στάδιου.  $\Gamma$ ια το πρότυπο σχεδιασμού FIR είναι εύκολο να υπολογιστεί για κάθε M

εξόδου. Ο υπολογισμός που γίνεται από ένα τέτοιο φίλτρο αποδεκατισμού για κάθε νιοστή έξοδο δείγματος φαίνεται παρακάτω.

$$y[n] = \sum_{k=0}^{K-1} x[nM - k] \cdot h[k], \tag{23}$$

Όπου η ακολουθία h[ullet] είναι η απόκριση του κρουστικού παλμού  $(impulse\ response)$  , και Kείναι το μήκος. Η x[ullet] αντιπροσωπεύει το σήμα εισόδου εξαγόμενο από το φίλτρο με λιγότερα δείγματα. Σε επεξεργαστές γενικής χρήσης μετά τον υπολογισμό της παραπάνω εξίσωσης για κάποιον αριθμό n, ο ευχολότερος τρόπος να υπολογιστεί το y[n+1] είναι η καθυστέρηση της αρχής της ακολουθίας  $x[\bullet]$  κατά M, και να λυθεί το παραπάνω άθροισμα ξανά. Aν ο παράγοντας M=2, η συνάρτηση h[ullet] μπορεί να αντιπροσωπεύει ενα φίλτρο μισών συχνοτήτων, όπου σχεδόν το μισό πλή $\vartheta$ ος των δειγμάτων του αρχικού σήματος θα είναι μηδενικής ισχύος (amplitute) και δεν θα συμπεριληφθούν στο προϊόν πολλαπλασιασμού. Οι τιμές της απόκρισης του παλμού κατά διαστήματα Μ δημιουργούν υποαληλλουχίες, πλήθους Μ περιπλεγμένες μεταξύ τους.Το παράγογο του πολλαπλασιασμού είναι η πρόσθεση των προϊόντων από τον πολλαπλασιασμό κάθε υποαληλλουχίας με το καταγεγραμμένο σήμα  $x[\bullet]$ . Επιπρόσθετα λόγω της μειώσης του πλήθους των δειγμάτων στο σήμα κατά M, κάθε σήμα που χρησιμοποιήθηκε στον προηγούμενο υπολογισμό κάποιου Μ προϊόντος δεν θα επαναληφθεί σε επόμενο υπολογισμό. Αυτός είναι και ο λόγος που τα φίλτρα μικρής τάξης Μ FIR φιλτράρουν μια από τις αλληλουχίες της εισόδου κάθε φορά και τα Μ προϊόντα προσθέτονται για να κατασκευαστεί το σήμα εξόδου. Αυτή η μέθοδος εφαρμόζεται σε συστήματα πολλαπλών επεξεργαστών, όπου ένα σήμα χωρίζεται σε φάσεις και φιλτράρεται ξεχωριστά από Μ αριθμό φίλτρων και τελικά προσθέτονται για την δημιουργία του σήματος εξόδου. Τα παραπάνω φίλτρα ονομάζονται και πολυφασικά.

Για εγχυχλοπαιδιχούς λόγους αξίζει να σημειωθεί πως είναι πιθανό σε κάθε φάση του υπολογισμού να αντιχαθιστούμε τις τιμές της προηγούμενης φάσης με μηδενιχές τιμές, σε ένα αντίγραφο της αλληλουχίας h[ullet], επεξεργάζοντας το αρχιχό σήμα στην συχνότητα εισόδου (πολλαπλασιάζοντας με 0) και αποδεκατίζοντας την έξοδο κατά έναν παράγοντα M. H παραπάνω διαδιχασία ονομάστηχε στα αγγλιχά the first Noble identity και εφαρμόζεται σε διαφοροποιημένες πολυφασιχές μεθόδους.

# 5 Σχεδιασμός Φίλτρων

## 5.1 Κατηγορίες

Λόγω των πολλών εφαρμογών που έχουν και την εκθετική αύξηση της χρήσης ηλεκτρονικών συσκευών στην καθημερινότητα, οι δυνατότητες επεξεργασίας ψηφιακών σημάτων αποτελεί πρακτικά απαραίτητη προϋπόθεση. Έτσι η ανάγκη για την ανάπτυξη διαφόρων τύπων φίλτρων π.χ. το φίλτρο μέσης τρέχουσας τιμής (F.I.R.), το φίλτρο άπειρης κρουστικής απόκρισης (I.I.R.) και το μεσιανό φίλτρο  $(median\ filters)$  έγινε εμφανής από το στάδιο ακόμα της ανάπτυξης του ραδιοφώνου. Στην συνέχεια θα αναφερθούμε και στις τρεις αυτές κατηγορίες αναφέροντας παραδείγματα από τις

μεθόδους που χρησιμοποιήθηκαν στην ανάλυση των δεδομένων από την **εργαστηριακή εγκατάσταση**; ... Η γενική διαφοροποίηση που γίνεται αρχικά είναι ως προς το εύρος συχνοτήτων που επηρεάζουν. Έτσι αν απορρίπτονται οι ύψηλες συχνότητες, το φίλτρο ονομάζεται διέλευσης χαμηλών συχνοτήτων  $(low-pass\ filter)$  ενώ το αντίστροφο ονομάζεται φίλτρο διέλευσης υψηλών συχνοτήτων  $(high-pass\ filter)$ . Αν το φίλτρο επηρεάζει μία περιοχή ή φάσμα συχνοτήτων και απορρίπτει όσες βρίσκονται πριν και μετά, ονομάζεται φίλτρο απόρριψης εύρους συχνοτήτων  $(band-pass\ filter)$ .

## 5.2 Φίλτρο μέσης τρέχουσας τιμής

Στα προηγούμενα χεφάλαια επιχεντρωθήχαμε περισσότερο στην μαθηματιχή αναπαράσταση των σημάτων με μια μιχρή αναφορά στα γραμμιχά συστήματα. Τα φίλτρα αποτελούν γραμμιχά συστήματα χαι ως εχ τούτου αντιμετωπίζονται λαμβάνοντας υπόψη τις ανάλογες ιδιότητες χαι συμπεριφορές. Σχοπός σχεδιασμού αυτών των συστημάτων αποτελεί η αφαίρεση στοιχείων από χάποιο σήμα, ή η τροποποίηση προχαθορισμένων χαραχτηριστιχών του. Εδώ θα αναφερθούμε στην χατηγορία των συστημάτων πεπερασμένης χρουστιχής απόχρισης, ή όπως θα αποχαλούνται στην συνέχεια για συντομία F.I.R... Για αρχή μπορούμε να φανταστούμε πως η έξοδος του φίλτρου παράγεται αθροίζοντας ένα πεπερασμένο αριθμό δειγμάτων όπου εφαρμόζουμε χάποιο "βάρος στάθμισης". Στόχος των επόμενων ενοτήτων είναι ο προσδιορισμός των βασιχών αρχών πού διέπουν τα διαχριτά συστήματα χαι την εφαρμογή τους στον σχεδιασμό των F.I.R... Θα επανέλθουμε στον όρο της γραμμιχότητας χαι θα αναφερθούμε χαι στην χρονιχή αμεταβλητότητα που συνδυασμένες χαλύπτουν ένα ευρύ φάσμα της εν' λόγω χατηγορίας.

#### 5.2.1 Μέση τρέχουσα τιμή και σχεδιασμός συστήματος

Ένας από τους πιο διαδεδομένους τρόπους μετασχηματισμού σημάτων είναι ο υπολογισμός της μέσης τιμής για δύο ή παραπάνω δειγμάτων, με σκοπό την αφαίρεση έντονων στιγμιαίων διακυμάνσεων του σήματος γύρω από κάποια επιθυμητή τιμή. Λόγω της πλειθώρας αλγόριθμων για των υπολογισμό μέσης τιμής ακολουθιών είναι από τις πιο συχνά εφαρμοσμένες τεχνικές στον τομέα της οικονομικής επιστήμης και πιο συγκεκριμένα στην μακροχρόνια ανάλυση των τιμών μετοχής σε χρηματιστήριο. Με απλά λόγια αν κάποιος επιθυμεί να εξετάσει την ανοδική ή καθοδική πορεία μιας μετοχής δεν τον αφορά η αυξομείωση της τιμής ανά ημέρα, πόσο μάλλον ανά δευτερόλεπτο. Τα τελευταία δεκαδικά όμως αλλάζουν κάθε δευτερόλεπτο, σε πραγματικό χρόνο και επομένως εφαρμόζεται ένα φίλτρο μέσης τρέχουσας τιμής στις τιμές ώστε να είναι δυνατή η αξιοποίηση της πληροφορίας των μεταβολών με μικρότερη απόκλιση, από την μέση τιμή.

Για να γίνει πιο κατανοητό ας υποθέσουμε πως ένα ψηφιακό σήμα μπορεί να αναπαρασταθεί ως in[z]. Εφαρμόζεται ένα σύστημα φίλτρου όπως το παραπάνω υπολογίζοντας τον μέσο όρο από πέντε δείγματα την φορά. Τότε για κάθε δείγμα της ακολουθίας εξόδου του συστήματος θα ισχύει ότι:

$$out[n] = \frac{1}{k} \cdot \sum_{z}^{k-1} in[n+z], k = 5$$
 (24)

Η σχέση (7.1) ονομάζεται και σχέση διαφορών και αποτελεί πλήρη περιγραφή ενός συστήματος F.I.R, δίνοντας την δυνατότητα στον χρήστη να εξάγει πληροφορία για κάθε τιμή του σήματος εισόδου in[n]. Όσο για τον προσδιορισμό της αρχικής τιμής της μεταβλητής z τις περισσότερες φορές επιλέγεται η τιμή μηδέν με σκοπό να συμπεριλάβουμε το πρώτο δείγμα της εισόδου στο οποίο αναφερόμαστε εδώ και στην συνέχεια ώς in[0]. Το δείγμα που λαμβάνεται σαν "αρχικό", για  $n=1,\ 2,\ 3,\ \dots$  μπορούμε να το χαρακτηρίσουμε και ως το παρόν του σήματος. Αντίστοιχα τα δείγματα που έπονται αυτού, και χρησιμοποιούνται στο παραπάνω σύστημα για τον υπολογισμό της εξόδου συνθηκολογόντας αναφέρονται στην βιβλιογραφία ως μέλλον του σήματος. Η συγκεκριμένη οπτική εντάσει την έννοια των "παραθύρων" καθώς ένα συρόμενο παράθυρο, πέντε τιμών συνεχίζοντας το παράδειγμα, θα ορίσει τις επιλεγμένες τιμές για τον υπολογισμό του σήματος εξόδου out[n].

## 5.2.2 Σχεδιασμός και εφαρμογή φίλτρων

Ένα F.I.R. φίλτρο κατασκευάζεται από την γενική εξίσωση διαφορών που θα δούμε παρακάτω, όμως αξίζει να αναφέρουμε ένα χαρακτηριστικό. Τα που φίλτρα κατασκευάζονται χρησιμοποιόντας στοιχεία του παρελθόντος από το σήμα εισόδου για τον υπολογισμό της μέσης τιμής και έχει επικρατήσει η ονομασία αιτιατό φίλτρο. Με την συγκεκριμένη έκφραση εννοούμε πως η αιτία που καθορίζει το αποτέλεσμα δεν προηγείται αυτού. Αντίστοιχα τα φίλτρα που βασίζονται σε στοιχεία που προπορεύονται του εξεταζόμενου στοιχείου ονομάζονται μη αιτιατά. Ας δούμε την γενική εξίσωση που καθορίζει ένα φίλτρο όπως ορίστηκε παραπάνω, για κάποιο αιτιατό φίλτρο μέσης τρέχουσας τιμής.

$$out[x] = \sum_{z=0}^{T} a_z in[x-z]$$
(25)

Γίνεται λοιπόν αντιληπτό πως λόγω του πεπερασμένου πεδίου ορισμού του σήματος εισόδου, λόγω της διακριτότητας του φάσματός του, θα υπάρχουν στοιχεία κατά τον υπολογισμό των αρχικών δειγμάτων εξόδου σε ένα παράθυρο αντίστοιχο εκείνο του αριθμού Τ που βασίζονται σε λιγότερα από πέντε στοιχεία. Αυτό στις εφαρμογές των φίλτρων προβλέπεται και κατ΄ επέκταση δίνεται η δυνατότητα ο δείκτης z να λάβει αρνητικές τιμές. Στην αρχή μοιάζει παράδοξο καθώς δεν μπορεί στην φύση να υπάρξει αρνητικός αριθμός δειγμάτων, όμως μας δίνει την δυνατότητα να εφαρμόζουμε σχετικά μεγάλα παράθυρα, χωρίς τον φόβο διαστρεύλωσης της εξόδου.

Ένα φίλτρο για να οριστεί πλήρως είναι απαραίτητο να γνωρίζουμε με σαφήνεια όλες τις τιμές των συντελεστών του, δηλαδή των  $a_z$  στο παράδειγμα που ορίστηκε το αιτιατό φίλτρο. Υποθέτοντας τις παρακάτω τιμές για το σύνολο αυτό μπορούμε να γνωρίζουμε την εξίσωση που περιγράφει το ανάλογο

φίλτρο, π.χ.:

$$\{a_z\} = \{5, -7, 2, 1, 9\} \Rightarrow$$

$$out[x] = \sum_{z=0}^{4} a_z in[x-z]$$

$$= 5in[x] - 7in[x-1] + 2in[x-2] + in[x-3] + 9in[x-4]$$
(26)

Όπως φαίνεται είμαστε σε θέση να υπολογίσουμε το σήμα εξόδου για κάθε τιμή της εισόδου. Ο αριθμός T ονομάζεται τάξη του φίλτρου ενώ το πλήθος των συντελεστών ονομάζεται μήκος ή μέγεθος. Οι έννοιες αυτές προέρχονται από τον μετασχηματισμό z, μέθοδος η οποία ξεπερνά το πλαίσιο της παρούσας εργασίας, όμως ας συνδέσουμε το μήκος με την ταχύτητα υπολογισμού του φίλτρου ενώ την τάξη με την μεταβολή της ταχύτητας κατακρημνισμού της εξίσωσης του φίλτρου ή όπως ονομάζεται στα περισσότερα όργανα ηλεκτρονικής μουσικής  $release\ value$ .

#### 5.3 Φίλτρο άπειρης κρουστικής απόκρισης

Τα φίλτρα άπειρης κρουστικής απόκρισης είναι όπως προδίδει και το όνομά τους ακριβώς το αντίθετο από εκείνα της πεπερασμένης. Πρακτικά αυτό σημαίνει πως η διάρκεια της κρουστικής απόκρισης είναι άπειρη. Αυτό συμβαίνει καθώς ο υπολογισμός γίνεται χρησιμοποιώντας την μέθοδο της ανάδρασης, αξιοποιώντας την έξοδο του φίλτρου για την επανατροφοδότηση της εισόδου. Η γενική εξίσωση της παρούσας κατηγορίας έχει την μορφή:

$$out[z] = \sum_{f=0}^{\infty} u(f)in(z-f)$$
(27)

Όπως είναι φανερό η διαφορά εδώ είναι πως το άνω όριο της πρόσθεσης προσεγγίζει το άπειρο, σε θεωρητικό επίπεδο τουλάχιστον. Αυτό συμβαίνει γιατί η απόκριση της ακολουθίας u διαθέτει άπειρη διάρκεια. Έτσι όπως θα δειχθεί αμέσως μετά, ο υπολογισμός με την μέθοδο της συνέλιξης καθίσταται μη πρακτικός και εφαρμόζεται αναδρομή. Για να γίνει πιο κατανοητή η έννοια της αναδρομής ας δούμε ένα παράδειγμα που, κατά την σωστή εφαρμογή του, απαιτούνται I+T+1 πολλαπλασιασμοί και I+T αθροίσεις για τον υπολογισμό της απόκρισης του φίλτρου.

$$out[z] = -\sum_{f=1}^{T} c(f)out(z-f) + \sum_{f=0}^{I} d(f)in(z-f)$$
 (28)

Σημαντικό μειονέκτημα των IIR φίλτρων είναι η διαφορά φάσης που έχει το σήμα εξόδου. Αν είναι ζωτικής σημασίας, τότε υπερτερούν τα FIR, αφού ο υπολογισμός της απόκρισης των συστημάτων απειροστού μεγέθους απαιτεί μη γραμμική ανάλυση. Στην αντίθετη περίπτωση η τάξη (order) του φίλτρου, για την απόρριψη του ίδιου φάσματος συχνοτήτων ενός σήματος θα είναι πολύ μικρότερη

κάνοντας χρήση της αναδρομικής ιδιότητας των IIR. Στην επόμενη ενότητα φαίνονται κάποια παραδείγματα με τον αντίστοιχο κώδικα σε python για την δημιουργία δειγμάτων των βασικών τύπων παραθύρων. Αρχικά φαίνονται έντονες διαφορές στην απόκριση που παρέχουν όμως όλα υπολογίζονται με την χρήση των παραπάνω εξισώσεων. Εξαίρεση απαιτεί το φίλτρο butterworth που λεπτομέρειες θα αναφέρουμε στην συνέχεια.

#### 5.3.1 Παραδείγματα με κώδικα

Εδώ φαίνονται μερικά από τα βασικότερα φίλτρα άπειρης κρουστικής απόκρισης, που από εδώ και πέρα θα αναφερόμαστε σε αυτά ως IIR. Οι τύποι των παρακάτω φίλτρων αποτελούν τα πιο διαδεδομένα και εύχρηστα, για την προσομοίωση φυσικών εφαρμογών σε προγραμματιστικό περιβάλλον. Δεν είναι άλλωστε τυχαίο πως οι περισσότερες γλώσσες προγραμματισμού παρέχουν μια ή και περισσότερες βιβλιοθήκες για τον σχεδιασμό και τη χρήση τους.

Το φίλτρο butterworth αποτελεί την καλύτερη δυνατή λύση για έξοδο με την μικρότερη ενίσχυση καθώς όπως φαίνεται και στο γράφημα δεν παρουσιάζει ταλαντωτικές συμπεριφορές στις συχνότητες διέλευσης και απόρριψης. Αυτό επιτυγχάνεται μειώνοντας την ταχύτητα μεταβολής της ισχύος του σήματος, αποκτώντας έτσι μια περιοχή μετάβασης όπου οι συχνότητες δεν απορρίπτονται όμως απομειώνονται σε σημαντικό βαθμό ώστε να μην αλλοιώνεται η έξοδος του.

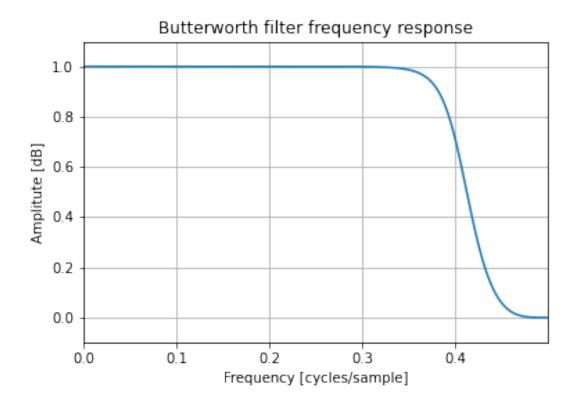
Το chebyshev ενώ εκ πρώτης όψης φαίνεται να επηρεάζει το σήμα σε μη αποδεκτό βαθμό, προνόμιό του αποτελεί η ταχύτητα που προσφέρει αποτελέσματα. Αυτό οφείλεται στην μέθοδο της αναδρομής που χρησιμοποιείται κατά την επεξεργασία με το συγκεκριμένο φίλτρο. Τα περισσότερα χρησιμοποιούν την μέθοδο της συνέλιξης.

Παρακάτω φαίνεται η κατασκευή ενός πρότυπου φίλτρου τύπου butterworth με την χρήση της βιβλιοθήκης scipy. Αντίστοιχα παραδείγματα θα προστεθούν για κάθε γράφημα πρότυπου φίλτρου.

```
# 4TH ORDER BUTTERWORTH FILTER WITH A GAIN DROP OF 1/sqrt(2)
# AT 0.4 CYCLES/SAMPLE
from scipy import signal
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
bb, ab = signal.butter (4, 0.8, 'low', analog=False,output='ba')
wb, hb = signal.freqz(bb, ab)
wb = wb/(2*math.pi)

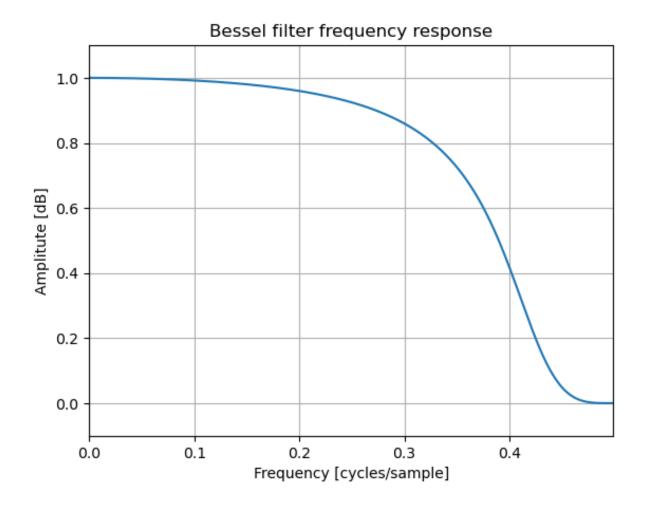
plt.plot(wb, abs(np.array(hb)))
plt.title('Butterworth filter frequency response')
plt.xlabel('Frequency [cycles/sample]')
plt.ylabel('Amplitute [dB]')
```

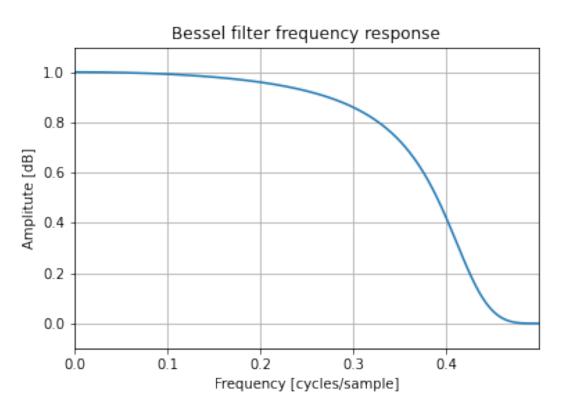
```
plt.margins(0, 0.1)
plt.grid(which = 'both', axis='both')
```



```
# 4TH ORDER BESSEL FILTER WITH A GAIN DROP OF 1/sqrt(2)
# AT 0.4 CYCLES/SAMPLE
bb, ab = signal.bessel (4, 0.8, 'low', analog=False, output='ba')
wb, hb = signal.freqz(bb, ab)
wb = wb/(2*math.pi)

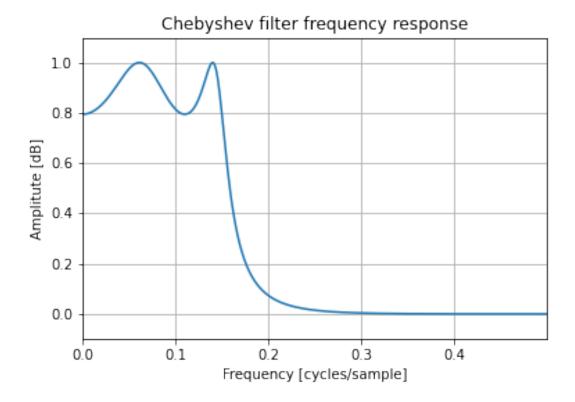
plt.plot(wb, abs(np.array(hb)))
plt.title('Bessel filter frequency response')
plt.xlabel('Frequency [cycles/sample]')
plt.ylabel('Amplitute [dB]')
plt.margins(0, 0.1)
plt.grid(which= 'both', axis= 'both')
```





```
#4TH ORDER CHEBYSHEV FILTER TYPE 1 (ONLY IN PASSBAND RIPPLES)
# WITH MAX RIPPLES=2 AND THE GAIN DROP AT 1.5 CYCLES/SAMPLE
bb, ab = signal.cheby1 (4, 2, 0.3, 'low', analog=False, output='ba')
wb, hb = signal.freqz(bb, ab)
wb = wb/(2*math.pi)

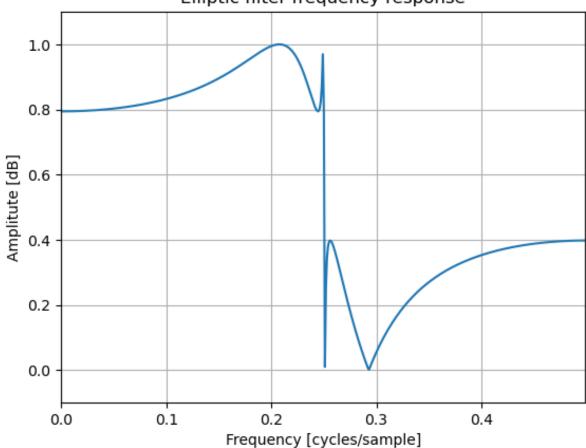
plt.plot(wb, abs(np.array(hb)))
plt.title('Chebyshev filter frequency response')
plt.xlabel('Frequency [cycles/sample]')
plt.ylabel('Amplitute [dB]')
plt.margins(0, 0.1)
plt.grid(which= 'both', axis= 'both')
```

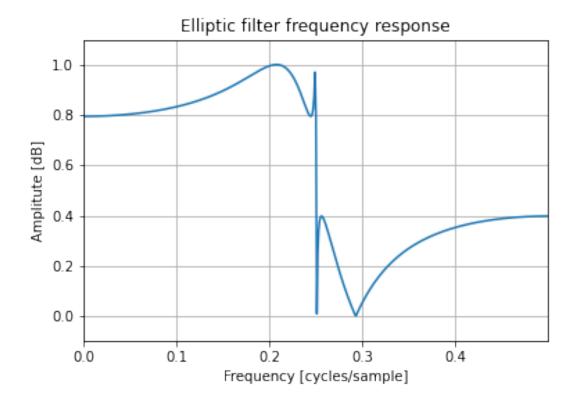


```
# 4TH ORDER ELLIPTIC FILTER WITH MAX RIPPLES =2dB IN PASSBAND,
# MIN ATTENUATION =8dB IN STOP BAND AT 0.25 CYCLES/SAMPLE
bb, ab = signal.ellip (4, 2, 8, 0.5, 'low', analog=False, output='ba')
wb, hb = signal.freqz(bb, ab)
wb = wb/(2*math.pi)
plt.plot(wb, abs(np.array(hb)))
plt.title('Elliptic filter frequency response')
```

```
plt.xlabel('Frequency [cycles/sample]')
plt.ylabel('Amplitute [dB]')
plt.margins(0, 0.1)
plt.grid(which= 'both', axis= 'both')
```

# Elliptic filter frequency response





Παρατηρούμε πως όλα τα παραπάνω παραδείγματα εφαρμόζονται για το ίδιο φάσμα συχνοτήτων, όμως επηρεάζουν τις συχνότητες διέλευσης και κατά συνέπια το σήμα εξόδου με διαφορετικό τρόπο. Ανάλογα με τις εκάστοτε προϋποθέσεις και περιορισμούς του συστήματος επεξεργασίας που διαθέτουμε μπορεί να προτιμηθεί κάποια από τις περιπτώσεις που προαναφέρθηκαν εδώ. Η πολυπλοκότητα και το εύρος των σημάτων που διαχειριζόμαστε σε βιομηχανικές εγκαταστάσεις αλλά και στην καθημερινή αλληλεπίδραση με τα τεχνολογικά μέσα έχουν εξειδικεύσει αυτές τις κατηγορίες περεταίρω, με την χρήση αλγορίθμων βελτιστοποίησης, όμως στο πλαίσιο της παρούσας εργασίας δεν θα σχολιαστούν τέτοιες μέθοδοι.

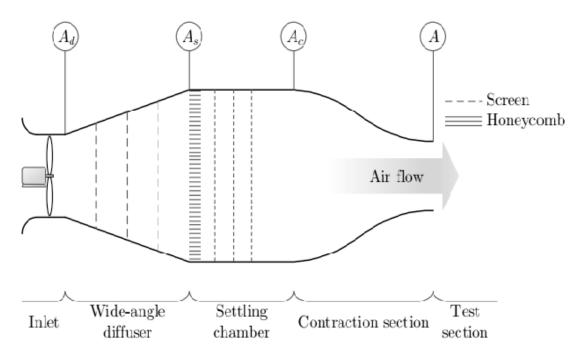
Αξίζει εδώ να σχολιαστεί ότι τα συγκεκριμένα πρότυπα φίλτρων τυποποιήθηκαν από το λογισμικό υπολογισμών και προγραμματισμού Matlab και στην συνέχεια πολλές γλώσσες προγραμματισμού τα συμπεριέλαβαν σε βιβλιοθήκες για επεξεργασία σημάτων. Η python θεωρείται από τις γλώσσες με τις αναλυτικότερες βιβλιοθήκες για την κατασκευή φίλτρων, λόγω των πολλών επιλογών σε τύπους αλλά ειδικά στην πλειθώρα χαρακτηριστικών που μπορεί ο χρήστης να καθορίσει για τη συμπεριφορά και απόκριση των φίλτρων.

## 6 Αποτελέσματα και εγκατάσταση εργαστηρίου

## 6.1 Εγκατάσταση εργαστηρίου

Η εγκατάσταση που χρησιμοποιήθηκε για την συλλογή των δεδομένων αποτελείται από μία αεροσύραγγα την οποία τροφοδοτεί με σταθερή ταχύτητα αέρα ένας ηλεκτροκινητήρας προσδεδεμένος σε

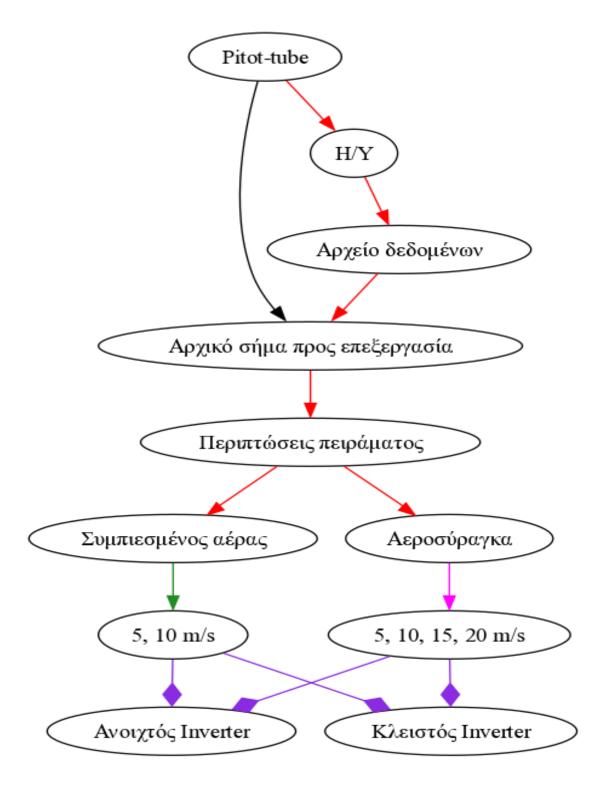
έναν έλικα. Στην μέση της σήραγγας υπάρχει ένα πλέγμα διάχυσης ώστε η ροή του αέρα να γίνεται όσο το δυνατόν πιο ομοιόμορφα στην έξοδο όπου βρίσκεται και το αισθητήριο όργανο για την καταγραφή της ταχύτητας του ανέμου. Παρακάτω φαίνεται μια εικόνα της εγκατάστασης σε σχηματικό διάγραμμα.



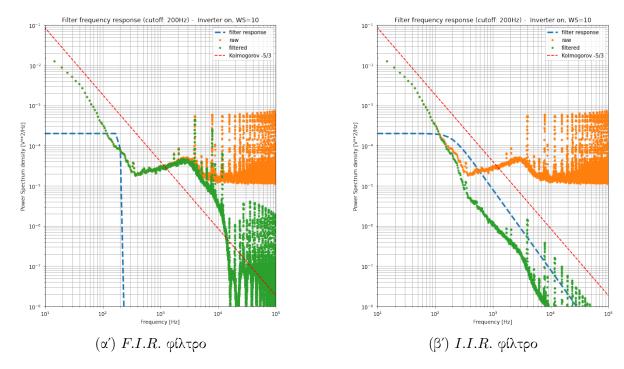
Σχήμα 3: Θάλαμος ομοιόμορφης παροχής ανέμου στο αισθητήριο όργανο όπου τοποθετείται στο σημείο  ${\bf A}$ . Στο σημείο  ${\bf A}_s$ , βρίσκεται ένα πλέγμα διάσπασης της ροής που μας επιτρέπει την ομαλή ταχύτητα στο σημείο εξόδου  ${\bf A}$ .

#### 6.2 Μεθοδολογία επεξεργασίας

Ένας λόγος που δεν χρησιμοποιήθηκε επεξεργασία σε πραγματικό χρόνο είναι ότι η εγκατάσταση "που χρησιμοποιήθηκε για την συλλογή των δεδομένων" κατασκευάστηκε με σκοπό την σύνδεσή του σε κεντρική μονάδα επικοινωνίας και από εκεί πραγματοποιείται σύνδεση μέσω σειριακής θύρας USB με  $H/\Upsilon$ , όπου και καταγράφεται το σήμα του αισθητήριου οργάνου (pitot-tube). Ένας δεύτερος λόγος ήταν η ανάγκη να δοκιμαστούν διαφορετικές μέθοδοι αφαίρεσης του θορύβου και προφανώς αυτό θα ήταν πιο δύσκολο εάν έπρεπε να γίνει σε πραγματικό χρόνο αλλάζοντας τις απαραίτητες παραμέτρους για την ρύθμιση του φίλτρου. Θα έπρεπε λοιπόν να εγκατασταθεί ανάλογη συσκευή, όπως ένας μικροεπεξεργαστής, που θα είχε την δυνατότητα για υψηλές ταχύτητες δειγματοληψίας καθώς η καταγραφή έγινε στα 100~kHz. Αυτό θα αύξανε πολύ το κόστος της κατασκευής και θα απαιτούσε βαθμονόμιση του φίλτρου για να μην προστεθεί περαιτέρω σφάλμα στην μέτρηση. Παρακάτω φαίνεται ένα διάγραμμα της συνδεσμολογίας και του τρόπου καταγραφής του σήματος.



Για την επεξεργασία των δεδομένων έπρεπε αρχικά να σιγουρευτούμε πως οι μετρήσεις δεν υπέφεραν από το φαινόμενο της αλλοίωσης. Έτσι καθίσταται αναγκαία η εφαρμογή της μεθόδου μείωσης αριθμού δειγμάτων, ώστε να εξεταστεί το μέγεθος αλλοίωσης του σήματος. Στην συνέχεια έπρεπε να γίνει η μετατροπή του σήματος στο πεδίο των συχνοτήτων για να αναγνωριστεί το φάσμα συχνοτήτων που εμπεριέχουν τον θόρυβο και να σχεδιαστεί το κατάλληλο φίλτρο. Για τον σκοπό αυτό εφαρμόστηκε ο ταχύς μετασχηματισμός Fourier από την βιβλιοθήκη numpy και φάνηκε ξεκάθαρα

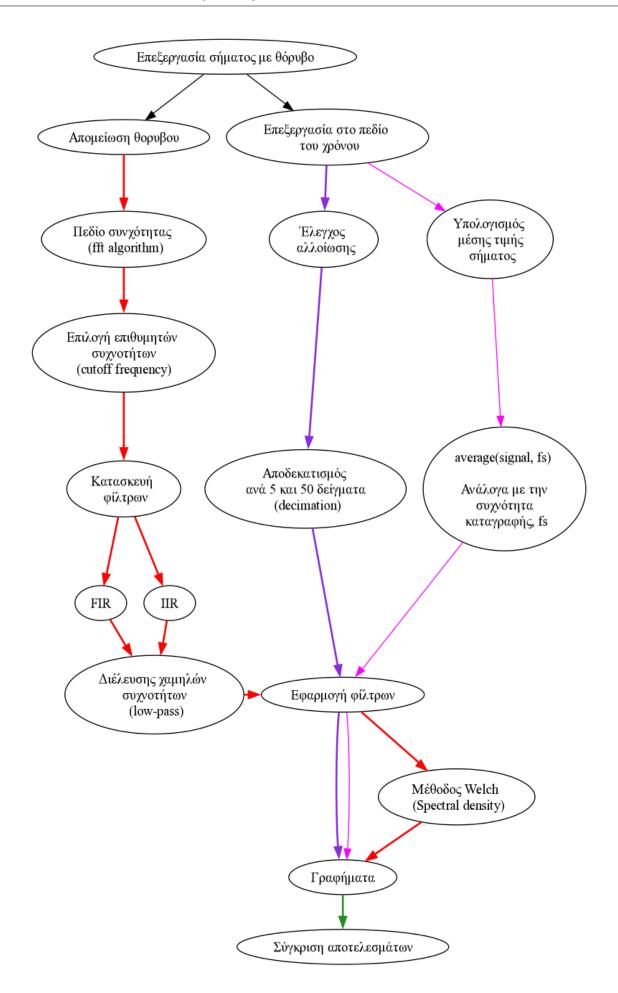


Σχήμα 4: Διαφορετικά φίλτρα διέλευσης χαμηλών συχνοτήτων

μια περιοχή συχνοτήτων στα σήματα από τα 2000 Hz. Εδώ φαίνονται δύο από τα διαγράμματα της ανάλυσης των φίλτρων που χρησιμοποιήθηκαν στην σύγκριση των μεθόδων απόρριψης του θορύβου.

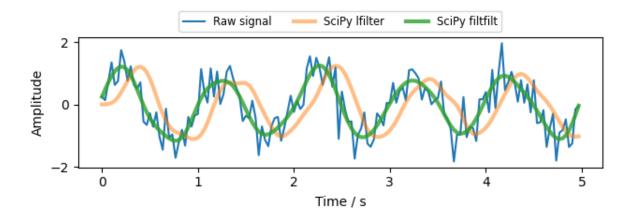
Η εύρεση της μέσης τιμής για κάθε στοιχείο του σήματος με την συνάρτηση average() για την ανάλυση του σήματος στο πεδίο του χρόνου. Μας δίνει την πληροφορία της ισχύς του σήματος γύρω από την ενδιάμεση τιμή, ή αλλιώς άξονας ισορροποίας ταλάντωσης!!"!"!"!"! Επιπρόσθετα η μέθοδος που εφαρμόζεται για την εξέταση των φίλτρων και των άλλων διεργασιών που εφαρμόζονται στο σήμα βασίζεται στην τεχνική του Welch για την εκτίμηση της πυκνότητας συχνοτικού φάσματος.

Έτσι για την εκλογή των συμπερασμάτων θα παρατεθούν στη συνέχεια διαγράμματα με το αρχικό σημά και το επεξεργασμένο στο πεδίο των συχνοτήτων καθώς είναι πιο εύκολο να διακρίνουμε την επηροή των φίλτρων στο σήμα εξόδου. Όπως έχει αναφερθεί και παραπάνω κατά την απόρριψη του μή αποδεκτού θορύβου, τα φίλτρα εντάσουν αμελητέες καταστρεπτικές συμπεριφόρες στο σύστημα που αν δεν ληφθούν υπ΄ όψη ενδέχεται να επιρρεάσουν το σήμα εξόδου.



## 6.3 Σύγκριση αποτελεσμάτων φίλτρων

Για να συγκρίνουμε τις δυο διαφορετικές διαδικασίες είναι προφανές ότι δεν ωφελεί να επικεντρωθούμε στην ταχύτητα έκδοσης αποτελεσμάτων. Θα πρέπει λοιπόν να εξετάσουμε τις διαστρεβλώσεις σε χαμηλές συχνότητες που εντάσσει η κάθε κατηγορία αλλά και η διαφορά φάσης της εξόδου κάθε διαδικασίας. Εύλογα έχουν γίνει προσπάθειες για την εξάλειψη της καθυστέρησης που προκύπτει και οι περισσότερες βιβλιοθήκες με σκοπό την επεξεργασία σημάτων έχουν λύσει σε τέτοιο βαθμό το πρόβλημα που σχεδόν δεν απασχολεί τον ερευνητή πέρα από την επιλογή κατάλληλης συνάρτησης. Για την επεξεργασία των δεδομένων έχουν ληφθεί δύο μέτρα προς την κατεύθυνση αυτή. Το πρώτο αφορά την αποφυγή της συνάρτησης lfilter που όπως μπορούμε εύκολα να δείξουμε εντάσσει μεγάλη διαφορά φάσης μεταξύ της εξόδου και της εισόδου του συστήματος.



Σχήμα 5: Σύγκριση συναρτήσεων εφαρμογής του ίδιου φίλτρου της βιβλιοθήκης signal.

Ο έλεγχος των αποτελεσμάτων γίνεται με την χρήση της τυπικής απόκλησης. Κατά την εφαρμογή οποιουδήποτε φίλτρου θα πρέπει η τυπική απόκληση του σήματος να μειώνεται, λογικό παράγογο της διαδικασίας καθαρισμού σημάτων από θόρυβο, αφού η απομάκρυνση από την μέση τιμή θα πρέπει να μειώνεται. Αν η τυπική απόκληση αυξάνεται, το σύστημα επηρεάζεται καταστρεπτικά από την διεργασία που εφαρμόζεται σε αυτό. Παρατηρήθηκε αντοίστοιχη συμπεριφορά αυξάνοντας την τάξη του φίλτρου πέραν του αναγκαίου κατα πολλές τάξεις μεγέθους.

## 6.4 Επεξεργασία δεδομένων ανέμου

Όπως φαίνεται και στο παραπάνω διάγραμμα ροής για την ικανοποιητική σύγκριση της επιρροής του φίλτρου στο σήμα που καταγράφηκε από τον αισθητήρα μέτρησης της ταχύτητας ανέμου, προέχει ο έλεγχος της αλλοίωσης λόγω ανεπαρκούς συχνότητας της κάρτας ΝΙ (Native Instruments) καταγραφής. Ο τρόπος που επιλέχθηκε εδώ ήταν η χρήση της τυπικής απόκλισης της κυματομορφής και να ελεγχθεί η τυχών αύξησή της μετά την επεξεργασία. Από την αρχή μπορούμε να παρατηρήσουμε πως όταν ο μετασχηματιστής που ευθύνεται για τις παρεμβολές, είναι εμφανής η αύξηση της τυπικής απόκλισης κατά 2 τάξεις μεγέθους. Επίσης κατά την διαδικασία βελτιστοποίησης της τάξης του

φίλτρου, λόγω βασικών διαφορών στα FIR και IIR συστήματα, χρησιμοποιήθηκε ώστε να αποφευχθεί η κατασκευή διαγραμμάτων κάθε φορά που πειραματιζόμασταν με διάφορα χαρακτηριστικά του εκάστοτε φίλτρου.

Ταχύτητα ανέμου και μετασχηματιστής	Συμπιεσμένος αέρας	Αεροσύραγγα	
Μετ. κλειστός, Ταχ. αν.=0,	0.0062	0.0076	
Μετ. ανοιχτός, Ταχ. αν.=0,	0.0364	0.0392	
Μετ. ανοιχτός, Ταχ. αν.=5,	0.0434	0.0385	
Μετ. ανοιχτός, Ταχ. αν.=10,	0.0841	0.04	
Μετ. ανοιχτός, Ταχ. αν.=15,	0	0.0421	
Μετ. ανοιχτός, Ταχ. αν.=20,	0	0.0566	

Πίνακας τυπικής απόκλησης αρχικών σημάτων.

## 6.5 Εφαρμογή φίλτρων

Για την παρεμβολή που επηρεάζει το σήμα του αισθητήρα θα εφαρμοστεί ένα φίλτρο διέλευσης χαμηλών συχνοτήτων. Είμαστε σε θέση να γνωρίζουμε πως οι χαμηλές συχνότητες του σήματος εμπεριέχουν όλο το ποσό της πληροφορίας που αποτελεί την μέτρηση. Οι μετρήσεις που καταγράφηκαν για μηδενικές ταχύτητες, με τον μετασχηματιστή κλειστό και ανοιχτό, χρησιμοποιήθηκαν για να βρεθεί η ονομαστική τάση του αισθητήρα. Οσο για την επιλογή του κατάλληλου φίλτρου, ως καταλληλότερα κρίθηκαν το butterworth από την κατηγορία των IIR για την ελάχιστη διαστρεύλωση που αποφέρει κατα την εφαρμογή του στις συχνότητες διέλευσης. Για την εύκολη σύγκριση των δύο μεθόδων, τα φίλτρα FIR έπρεπε να μετατραπούν από την μορφή της εξίσωσης μεταφοράς σε δευτέρας τάξης "κομμάτια" της αναπαράστασης της εξίσωσης μεταφοράς που χαρακτηρίζει το φίλτρο. Για τις κατηγορίες που θα δούμε παρακάτω, οι βασικοί τύποι των FIR φίλτρων που θα παρουσιαστούν αναφέρονται στην ευρύτερη βιβλιογραφία ως τύπου I και τύπου II. Η διαφορά είναι πως τα πρώτα παρουσιάζουν θετική συμμετρία και έχουν τάξη ακαίρεου περιττού αριθμού. Τα τύπου II εμφανίζουν την ίδια συμμετρία, όμως η τάξη του φίλτρου είναι άρτιος αριθμός.

Υπάρχουν άλλες δύο κατηγορίες που εμφανίζουν αρνητική συμμετρία, όμως η διαφορά στις τάξεις των φίλτρων τύπου  $III,\ IV$  είναι ανάλογες με των προηγούμενων δύο τύπων.

Στην παρούσα εργασία ασχοληθήκαμε μόνο με φίλτρα από τους πρώτους 2 τύπους, όμως αργότερα θα μπορούσαν να ερευνηθούν και περισσότεροι τύποι και κατηγορίες παραθύρων. Όλες οι παραπάνω κατηγορίες συμπεριλαμβανομένων και των IIR, στην έξοδό τους, το σήμα παραμορφώνεται εμφανίζοντας διαφορά φάσης με το σήμα εξόδου. Έτσι, όπως αναφέρθηκε και νωρίτερα στην ενότητα 6.3, επιλέγοντας την σωστή συνάρτηση από την κατάλληλη βιβλιοθήκη μπορούμε να μειώσουμε το σφάλμα της αλλοίωσης και την πρόσθεση διαφοράς φάσης, σε αποδεκτό βαθμό. Στην συνέχεια θα συγκριθούν τα διαγράμματα της πυκνώτητας ισχύος του σήματος με την μέθοδο του Welch, ώστε να εκλεγεί το κατάλληλο προς εφαρμογή φίλτρο.

#### 6.6 Αποτελέσματα επεξεργασίας

Για κάθε σήμα που καταγράφηκε εφαρμόστηκαν και οι δύο μέθοδοι και φάνηκε πως ενώ για τα φίλτρα IIR είχαμε αποδεκτό βαθμό αλλοίωσης, ελέγχοντας την τυπική απόκλιση του σήματος εξόδου με εκείνη της εισόδου, τα FIR φίλτρα παρέχουν καλύτερα αποτελέσματα. Ο τύπος του θορύβου που επηρεάζει το σήμα του αισθητήρα εμφανίζεται κυρίως σε συχνότητες που καταλαμβάνουν ηλεκτρομαγνητικά κύματα ξεκινώντας από την περιοχή των 10-100~kHz. Καταγράφηκαν και σήματα με συχνότητα δειγματοληψίας 500~kHz και ο θόρυβος παραμένει, επομένως κρίθηκε πως πρόκειται για παρεμβολή μεγαλύτερης συχνότητας από τις δυνατότητες καταγραφής του συστήματος που διαθέτουμε.

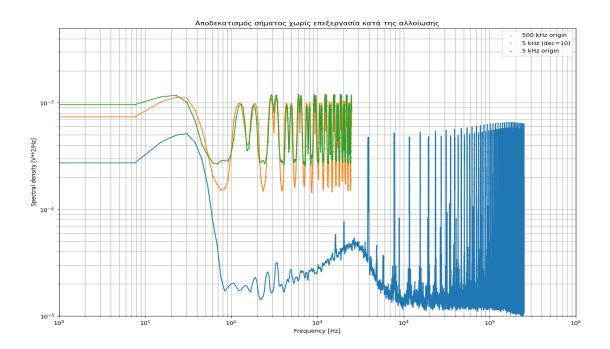
#### 6.6.1 Αποδεκατισμός σήματος

Η τεχνική του αποδεκατισμού εφαρμόστηκε κυρίως στην αρχή της επεξεργασίας για να ελεγχθεί η διαδικασία καταγραφής. Κατέστη αναγκαίο να μπορέσουμε να διασταυρώσουμε τον βαθμό που το αρχικό σήμα υπέστει αλλοίωση από την καταγραφή του. Επίσης σημαντικό ήταν να διασφαλιστεί πως κάθε μέθοδος απόρριψης συχνοτήτων θα μπορούσε να εφαρμοστεί σε μειωμένο αριθμό δειγμάτων. Λόγω υψηλής συχνότητας καταγραφής μετά τα δέκα δευτερόλεπτα διάρκειας σήματος, για την ολοκλήρωση των διαδικασιών που εφαρμόζονται, θα χρειαζόμασταν πολύ χρόνο. Στα παρακάτω διαγράμματα αποτυπώνεται ο τρόπος που επηρεάζει το σήμα η διαδικασία αυτή.

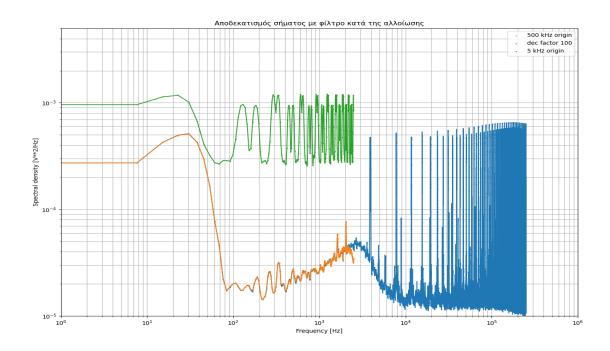
- 🗵 Εδώ πρεπει να μπουν διαγράμματα απο decimation
- 🛛 Να πω και μερικά πραγματα μαζι με τα αποτελέσματα.
- 🗵 Έχω ήδη κάποια από τα αρχεία για το παπερ
- 🗵 Να τσεκαριστούν για να είμαι σίγουρος

# 1. Διαγράμματα αποδεκατισμού με και χωρίς αλλοίωση στο πεδίο των συχνοτήτων

Όπως φαίνεται και παρακάτω η διαδικασία της μείωσης του αριθμού των δειγμάτων μπορεί να εντάξει αλλοίωση σε αρχικά "καθαρό" σήμα. Για να μπορέσουμε να εφαρμόσουμε σωστά την συγκεκριμένη τεχνική, χρησιμοποιόντας και κάποιο φίλτρο για την διόρθωση της αλλοίωσης, υπάρχουν πολλές μέθοδοι, ήδη στις βιβλιοθήκες που χρησιμοποιήθηκαν για την ανάλυση των σημάτων.



 $\Sigma$ χήμα 6: Αποδεκατισμός σήματος χωρίς επεξεργασία κατά της αλλοίωσης.



Σχήμα 7: Αποδεκατισμός σήματος με φίλτρο FIR κατά της αλλοίωσης.

### 2. Πίνακες επαλήθευσης μεθόδων στο πεδίο των συχνοτήτων

Όπως φαίνεται στον επόμενο πίνακα ο αριθμός των δειγμάτων καθώς εφαρμόζουμε την μέθοδο του αποδεκατισμού παραμένει σταθερός, γεγονός που καθορίζει την ορθότητα της εφαρμογής.

• Πίνακας αριθμού δειγμάτων για αποδεκατισμένο σήμα χωρίς φίλτρο

αποδεκατισμένο σήμα	χωρίς αποδεκατισμό	ανά 10	ανά 100
Αριθμός δειγμάτων συχνοτήτων (χ άξονας)	32769	3277	328
Αριθμός δειγμάτων ισχύος του σήματος (ψ άξονας)	32769	3277	328

• Πίνακας αριθμού δειγμάτων καταγεγραμμένου σήματος σε μικρότερη συχνότητα

καταγεγραμμένο σε	χωρίς αποδεκατισμό	50.000	5.000
μικρότερη συχνότητα		Χέρτζ	Χέρτζ
Αριθμός δειγμάτων	0	3277	328
συχνοτήτων (χ άξονας)			
Αριθμός δειγμάτων	0	3277	328
ισχύος του σήματος			
(ψ άξονας)			

• Πίναχας αριθμού δειγμάτων με φίλτρο

σήμα με φίλτρο	5.000
κατά της αλλοίωσης	Χέρτζ
Αριθμός δειγμάτων συχνοτήτων (χ άξονας)	328
Αριθμός δειγμάτων	328
ισχύος του σήματος	
(ψ άξονας)	

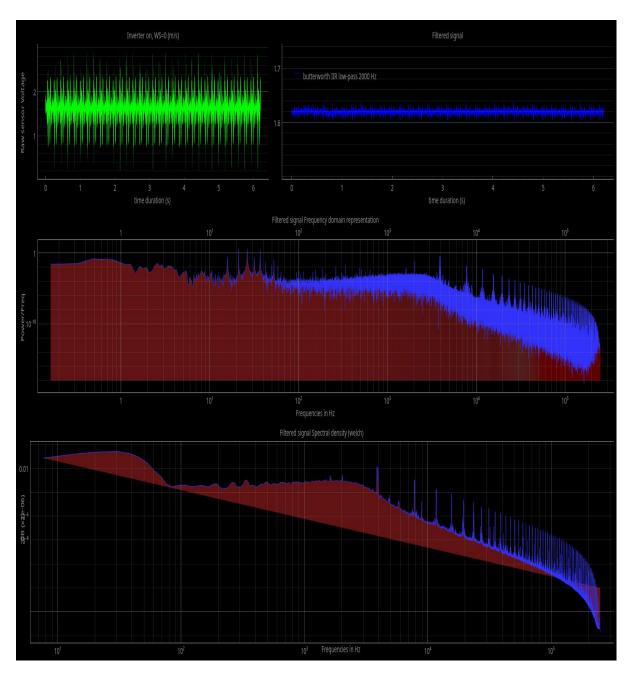
- Πίνακας τυπικών αποκλίσεων σε σχέση με την μέθοδο επεξεργασίας.
  - Αποδεκατισμός

=======================================	=======================================	
decimation	with anti-aliasing	ng without anti-aliasing
==========	=======================================	
5 kHz	0.008	0.0350
50 kHz	0.010	0.0366
=======================================	=======================================	
origin (500 kHz)		0.0364
=======================================	=======================================	
- Εφαρμογή φίλτρων		
=======================================	=======================================	
low-pass filter	2 kHz cutoff	200 Hz cutoff
===========	=======================================	
butterworth IIR	0.0035	0.0029
simple FIR	0.0054	0.0054

#### 6.6.2 Απομείωση θορύβου

- 🗵 Εδώ πρέπει να μπουν διαγράμματα από filters and welch
- 🛛 Να φέρω τα αναγκαία εδώ σε  $code\ blocks$
- 🛛 Τα έχω ήδη από τα τους φακέλους με τα φίλτρα
- 🛛 Να τσεκαριστούν για να είμαι σίγουρος

Για την επιλογή του κατάλληλου φίλτρου εξετάστηκαν οι δύο βασικές κατηγορίες, συγκρίνοντας την τιμή της τυπικής απόκλισης του σήματος πριν και μετά την εφαρμογή. Αξίζει να σημειωθεί ότι, για να αποκτήσει κανείς πλήρη εικόνα για την βέλτιστη επιλογή θα πρέπει να συμπεριληφθεί και ο χρόνος εκτέλεσης της επεξεργασίας. Από τους σημαντικότερους παράγοντες που επηρεάζουν τον χρόνο υπολογισμού στα φίλτρα είναι η τάξη τους, δηλαδή το πλήθος των συντελεστών του πολυωνύμου που θα κατασκευαστεί από τον εκάστοτε αλγόριθμο. Όπως θα δειχθεί και στη συνέχεια, τα φίλτρα IIR, ενώ αποδίδουν καλύτερα στην απομείωση του θορύβου με φίλτρα μικρότερης τάξης από τα FIR, απαιτούν μεγαλύτερη υπολογιστική ισχύ λόγω της αναδρομικής συμπεριφοράς στα πρώτα. Στην πράξη ανάλογα με την συχνότητα καταγραφής και την διάρκεια του σήματος, δηλαδή την ποσότητα των στοιχείων που εκφράζουν το διακριτό σήμα προς επεξεργασία, επιλέγεται και μια από τις βασικές κατηγορίες. Εδώ εξετάστηκαν και οι δύο μέθοδοι με σήματα διάρκειας περίπου επτά δευτερόλεπτα σε συχνότητες καταγραφής 500 και  $100\ kHz$ . Η πηγή του ανέμου από το καλώδιο πεπιεσμένου αέρα καταγράφηκε με συχνότητα  $500\ kHz$ , ενώ του ventilator στα  $100\ kHz$ .



Σχήμα 8:  $\Delta$ ιάγραμμα απεικόνισης σήματος στα πεδία χρόνου και συχνότητας εφαρμόζοντας ένα απλό butterworth φίλτρο διέλευσης χαμηλών συχνοτήτων.

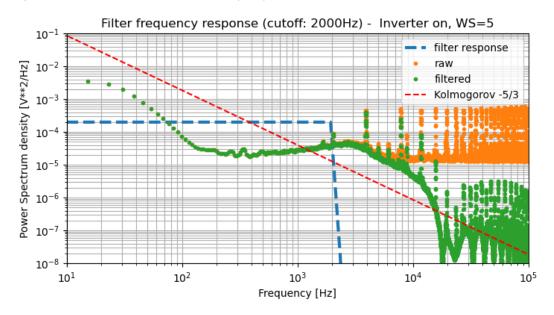
Όπως θα γίνει αντιλυπτό αργότερα, η διαδικασία παραγωγής των αποτελεσμάτων αποτέλεσε το μικρότερο μέρος της εργασίας. Σημαντικό ήταν να καθοριστεί ο τρόπος και οι μέθοδοι που θα χρησιμοποιηθούν και έπειτα να εφαρμοστούν σωστά. Τέλος, θα δειχθεί πως και οι δύο μέθοδοι είναι αποδεκτοί για την συγκεκριμένη εφαρμογή, υπό προϋποθέσεις που θα συζητηθούν στα συμπεράσματα.

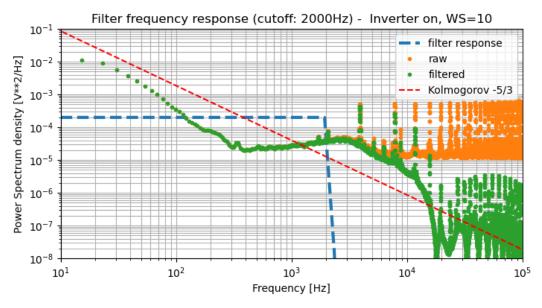
## 6.6.3 Διαγράμματα πυκνότητας ισχύος σημάτων με διαφορετικές ταχύτητες ανέμου

Η βασική ανάλυση των σημάτων γίνεται στο πεδίο των συχνοτήτων και κυρίως μέσω της πολυαναφερόμενης μέχρι στιγμής μεθόδου Welch. Αυτό συμβαίνει καθώς απεικονίζοντας το σήμα στο πεδίο του χρόνου, εκτός της μεταβολής της ισχύος του σήματος (αν αυτή απεικονίζεται), δεν μπορούμε να καθορίσουμε τυχών θορυβώδη φάσματα συχνοτήτων. Έτσι πρώτο βήμα είναι να αποτυπωθεί το φάσμα που επηρεάζει το φάσμα χαμηλών συχνοτήτων, όπου και καταγράφεται η πληροφορία από τους αισθητήρες. Στις περισσότερες συσκευές οι συχνότητες που ξεπερνούν τα  $2-5\ kHz$ , είτε αναφέρονται σε σήμα ήχου ή/και εικόνας, είτε αποτελούν θόρυβο από το περιβάλλον πέραν εξαιρέσεων. Στην περίπτωση που εξετάστηκε στο εργαστήριο, κρίθηκε πως μετά τα  $2\ kHz$  δεν περιείχε "ουσιώδη" πληροφορία. Έτσι τα φίλτρα που εφαρμόστηκαν ήταν διέλευσης χαμηλών συχνοτήτων από  $100-2000\ Hz$ . Η επιλογή της ταχύτητας κατακρημνισμού, δηλαδή την κλίση που εμφανίζει η απόκριση του φίλτρου. Στα παρακάτω διαγράμματα σημειώνεται με μπλε διακεκομμένη γραμμή.

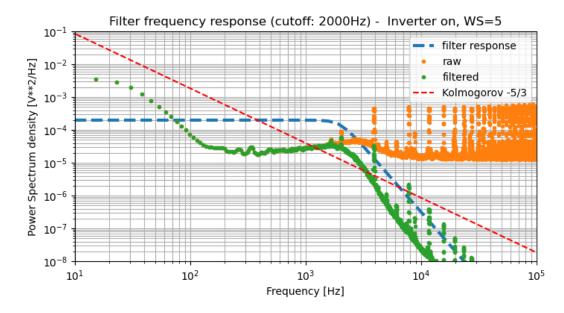
Θα φανεί από τα πρώτα διαγράμματα πως τα FIR συστήματα παρουσιάζουν πολύ πιο απότομη κλίση. Αυτό συμβαίνει καθώς ο κύριος παράγοντας που επηρεάζει, το χαρακτηριστικό αυτό είναι η τάξη του φίλτρου. Όμως ταυτόχρονα αυξάνεται και η ταχύτητα υπολογισμού αφού δεν καλείται αναδρόμικα η έξοδος του φίλτρου όπως έχει σημειωθεί στην εννότητα των φίλτρων. Κατά την εφαρμογή των δύο μεθόδων θα διαπιστώσουμε πως τα αποτελέσματα αποκλίνουν σε πολύ μικρό βαθμό συγκρίνοντας τις τυπικές αποκλίσεις των εξόδων σχετικά με την είσοδο των φίλτρων.

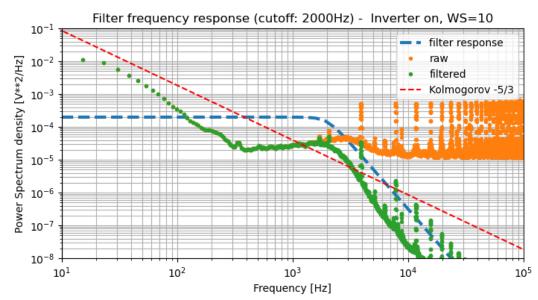
- Διαγράμματα ισχύος με την μέθοδο Welch για πεπιεσμένο αέρα
  - FIR φίλτρο απλού παραθύρου με τάξη ίση με 60 (αριθμός συντελεστών πολυωνύμου)



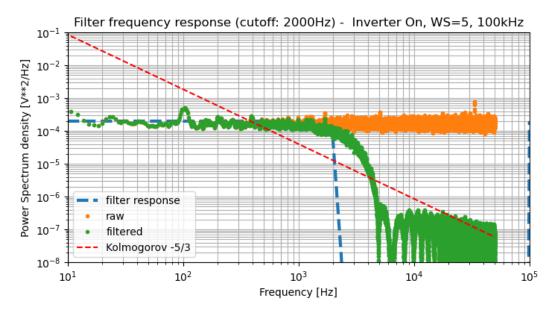


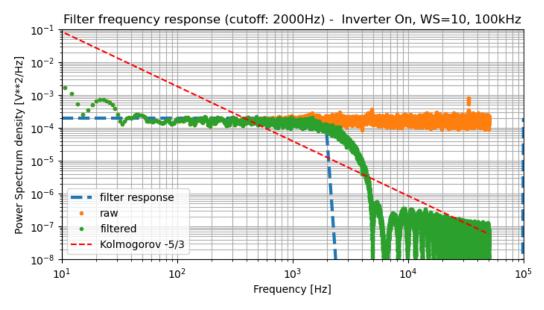
 $-\ IIR$ φίλτρο τύπου butterworth με τάξη ίση με 2

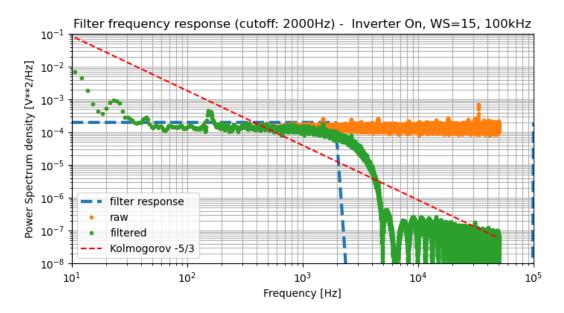


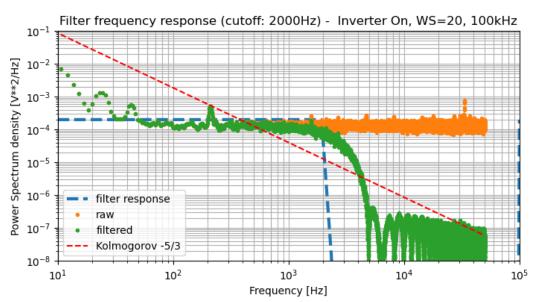


- Διαγράμματα ισχύος με την μέθοδο Welch για παροχή ανέμου από την αεροσύραγγα
  Εδώ θα παρατηρήσει κανείς πως ο θόρυβος είναι λιγότερο εμφανής από τα προηγούμενα διαγράμματα. Αυτό συμβαίνει λόγω της χαμηλότερης συχνότητας καταγραφής στην περίπτωση της αεροσύραγγας. Όπως αναγράφεται και στους τίτλους των διαγραμμάτων τα παρακάτω σήματα καταγράφηκαν με συχνότητα 100 kHz. Έτσι λόγω του θεωρήματος Niquist το μέγιστο φάσμα που μπορούμε να απεικονίσουμε υποχωρεί από τα 250 kHz, του πειράματος με τον πεπιεσμένο αέρα, στα 50 kHz. Επιλέξαμε την μείωση αυτή, για λόγους πειραματισμού καθώς η μείωση του αριθμού των δειγμάτων, προσφέρει ταχύτερη επεξεργασία.
  - FIR φίλτρο απλού παραθύρου με τάξη ίση με 60 (αριθμός συντελεστών πολυωνύμου)

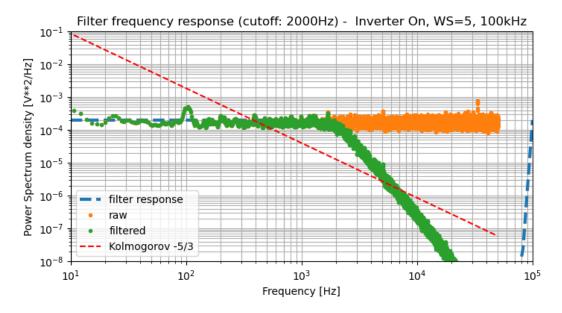


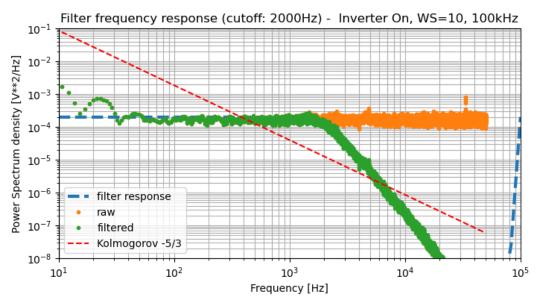


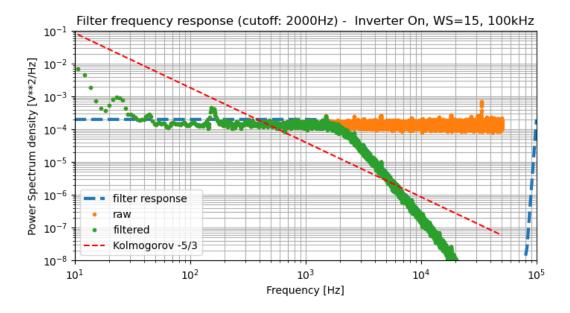


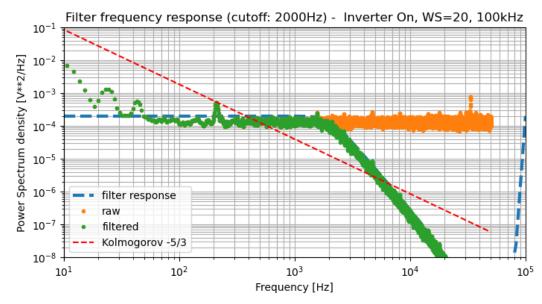


 $-\ IIR$ φίλτρο τύπου butterworth με τάξη ίση με 2









Πίνακας τυπικής απόκλισης εισόδου και εξόδου φίλτρων για πεπιεσμένο αέρα
 Στους παρακάτω πίνακες παραθέτονται οι τυπικές αποκλίσεις των σημάτων που χρησιμοποιήθηκαν για την εξαγωγή των ανωτέρω διαγραμμάτων. Σε κάθε πίνακα καταγράφονται οι τυπικές αποκλίσεις για το καταγεγραμμένο σήμα, όπως επίσης και για τις δύο κατηγορίες φίλτρων.

Record description	std raw signal	FIR	IIR
Inverter on, WS=5	0.0434	0.0245	0.0241
Inverter on, WS=10	0.0841	0.0760	0.0759

• Πίνακας τυπικής απόκλισης εισόδου και εξόδου φίλτρων για αεροσύραγγα

Record description	std raw signal	FIR	IIR
Inverter On, WS=5, 100kHz	0.0385	0.0074	0.0083
Inverter On, WS=10, 100kHz	0.0400	0.0124	0.0130
Inverter On, WS=15, 100kHz	0.0421	0.0279	0.0281
Inverter On, WS=20, 100kHz	0.0566	0.0483	0.0484

- Welch method filtered raw signal [100%]
  - $\boxtimes \ \Delta$ ιαγράμματα για κομπρεσέρ
  - $\boxtimes \ \Delta$ ιαγράμματα για αεροσύραγγα
  - 🛛 τυπικές αποκλείσεις

# 7 Συμπεράσματα

## 8 Βιβλιογραφία

Edmund Lai (2003). 2 - Converting analog to digital signals and vice versa, Newnes.

Edmund Lai (2003a). 3 - Time-domain representation of discrete-time signals and systems, Newnes.

Edmund Lai (2003a). 4 - Frequency-domain representation of discrete-time signals, Newnes.

Edmund Lai (2003a). 6 - Finite impulse response filter design, Newnes.

Ibrahim Abdulhadi Sulaiman and Hussain Mohammad Hassan and Mohammad Danish and Munendra Singh and P.K. Singh and Manisha Rajoriya (2022). *Design, comparison and analysis of low pass FIR filter using window techniques method*, Materials Today: Proceedings.

Koichi Ichige and Naohisa Otsuka and Rokuya Ishii (1997). An automatic design procedure of IIR digital filters from an analog low-pass filter, Signal Processing.

McClellan, J.H. and Schafer, R.W. and Yoder, M.A. (2003). Signal Processing First, Pearson/Prentice Hall.

N. Agrawal and A. Kumar and Varun Bajaj and G.K. Singh (2021). Design of digital IIR filter: A research survey, Applied Acoustics.

Oppenheim, Alan V. and Schafer, Ronald W. and Buck, John R. (1999). Discrete-Time Signal Processing, Prentice-hall Englewood Cliffs.

Ryan B. Spelay and Kofi Freeman Adane and R. Sean Sanders and Robert J. Sumner and Randall G. Gillies (2015). The effect of low Reynolds number flows on pitot tube measurements, Flow Measurement and Instrumentation.

Steven W. Smith (2003). CHAPTER 20 - Chebyshev Filters, Newnes.

Yong Moon Choi and Yoshiya Terao and Noboru Kurihara and Aya Iwai and Tatsuya Funaki and Woong Kang and Doan Trang Nguyen (2021). Revisit the Pitot static tubes in the standards, Flow Measurement and Instrumentation.