

ΔΠΜΣ – ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ ΑΥΤΟΜΑΤΙΣΜΟΥ ΘΕΜΑ ΒΙΟΜΗΧΑΝΙΚΩΝ ΕΓΚΑΤΑΣΤΑΣΕΩΝ (2019 -20)

ΤΑΞΙΝΟΜΗΣΗ ΒΛΑΒΩΝ ΕΝΣΦΑΙΡΩΝ ΤΡΙΒΕΩΝ ΜΕ ΕΦΑΡΜΟΓΗ ΜΗΧΑΝΙΚΗΣ ΜΑΘΗΣΗΣ



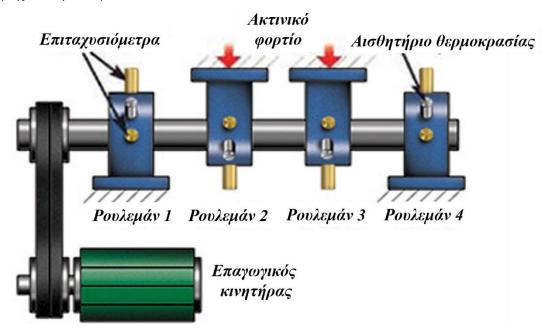
Επιβλέποντες εργασίας - μέλη Εργαστηρίου Δυναμικής & Κατασκευών

- Δρ. Αντωνιάδης Ιωάννης, Καθηγητής, Δ/ντης ΕΔΚ (antogian@central.ntua.gr)
- Δρ. Γιακόπουλος Χρήστος, ΕΔΙΠ (chryiako@central.ntua.gr, 210-7722332)

Ταξινόμηση βλαβών με καταγραφή & ανάλυση κραδασμών

Τεχνική σύνοψη - Εισαγωγή

Επαγωγικός Η/Υ στρέφεται με σταθερή ταχύτητα U_{shaft} =2000 rpm. Με χρήση ιμάντα και σχέση μετάδοσης 1:1 κινεί στρεφόμενο τμήμα. Στον άξονα του στρεφόμενου τμήματος εδράζονται 4 ρουλεμάν ίδιου τύπου Rexnord ZA-2115 διπλής σειράς με n=16 σφαιρικά στοιχεία κύλισης ανά σειρά, διάμετρο βήματος (pitch diameter) PD=2,815 in, διάμετρο στοιχείων κύλισης BD=0,331 in και γωνία επαφής β=15,17°. Η μηχανή δέχεται σταθερό ακτινικό φορτίο 6000 lbs, το οποίο εφαρμόζεται στα ρουλεμάν 2 και 3 με έναν μηχανισμό ελατηρίου. Σε κάθε ρουλεμάν έχουν εγκατασταθεί περιφερειακά (Χ: οριζόντια χωρική κατεύθυνση και Υ: κατακόρυφη χωρική κατεύθυνση) δύο επιταχυνσιόμετρα τύπου PCB 353B33 για την καταγραφή των κραδασμών με συχνότητα δειγματοληψίας f_s =20 KHz. Στο σχήμα 1 παρουσιάζεται η μηχανή και τα σημεία μέτρησης των κραδασμών.



Σχήμα 1: Σημεία μέτρησης κραδασμών.

Πραγματοποιήθηκαν 2 σειρές μετρήσεων (SET 1 και SET 2) στην μηχανή. Η περιοδικότητα των μετρήσεων παρέμεινε σταθερή σε όλη τη διάρκεια αυτών. Το SET 1 περιλαμβάνει συνολικά 62 μετρήσεις, ενώ το SET 2 αποτελείται συνολικά από 60 μετρήσεις. Στο SET 1 οι πρώτες 40 μετρήσεις καταγράφηκαν όταν η λειτουργική κατάσταση της μηχανής ήταν καλή και οι υπόλοιπες 22 μετρήσεις καταγράφηκαν όταν η μηχανή εμφάνισε φθορά στον εσωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν 3 και η οποία εξελίχθηκε από την 41^η μέτρηση προς την 62^η μέτρηση. Αντίστοιχα, οι πρώτες 44 μετρήσεις στο SET 2 καταγράφηκαν όταν η μηχανή παρουσίαζε καλή κατάσταση 'υγείας', ενώ οι υπόλοιπες 16 μετρήσεις καταγράφηκαν αφού η μηχανή παρουσίασε φθορά στον εξωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν 1. Η βλάβη εξελίχθηκε από την 45^η μέτρηση προς την 60^η μέτρηση.

Σενάριο εφαρμογής

Θα μελετηθεί το ακόλουθο σενάριο με στόχο την ανάπτυξη 'συστήματος αυτοματοποιημένου εντοπισμού' βλαβών στα ρουλεμάν του στρεφόμενου τμήματος της μηχανής.

Οι 30 πρώτες καταγραφές από το SET 1 και οι πρώτες 30 καταγραφές από το SET 2 θα θεωρηθούν ιστορικά δεδομένα καλής λειτουργίας της μηχανής που θα χρησιμοποιηθούν για να εκπαιδεύσουν το 'σύστημα'. Επίσης, 8 καταγραφές (συγκεκριμένα οι ακόλουθες: 43°, 45°, 46°, 50°, 53°, 56°, 58° και 60°) από το SET 1 κατά τις οποίες η μηχανή παρουσίαζε φθορά θα χρησιμοποιηθούν για να εκπαιδεύσουν το σύστημα. Επιπλέον, 6 μετρήσεις (συγκεκριμένα οι ακόλουθες: 47°, 49°, 51°, 54°, 55° και 57°) από το SET 2 κατά τις οποίες η μηχανή παρουσίαζε φθορά θα χρησιμοποιηθούν για να εκπαιδεύσουν το σύστημα. Έτσι, συνολικά υπάρχουν 74 καταγραφές που θα χρησιμοποιηθούν ως ιστορικά δεδομένα για την εκπαίδευση του 'συστήματος', από τις οποίες 60 καταγραφές υπό καλή λειτουργία της μηχανής και 14 καταγραφές κατά τις οποίες η μηχανή εμφάνισε βλάβη (8 μετρήσεις με φθορά στον εσωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν 3 και 6 μετρήσεις με φθορά στον εξωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν 3

Επομένως, το 'σύστημα' μετά την εκπαίδευση θα δημιουργήσει 3 διαφορετικά όρια που θα αναγνωρίζουν και θα διαχωρίζουν τη λειτουργική κατάσταση της μηχανής (α) σε καλή/δίχως βλάβη, (β) με βλάβη στον εσωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν και (γ) με βλάβη στον εξωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν. Εάν τα ιστορικά δεδομένα υπό συνθήκες βλάβης δεν επαρκούν για να έχει το 'σύστημα' ικανοποιητική απόδοση, τότε μπορούν να χρησιμοποιηθούν προσομοιωμένα δεδομένα βλάβης.

Τα υπόλοιπα δεδομένα θα χρησιμοποιηθούν για να ελέγξουν την απόδοση του 'συστήματος'. Οπότε, από το SET1 θα χρησιμοποιηθούν προς έλεγχο οι υπόλοιπες 10 μετρήσεις υπό καλή λειτουργία της μηχανής και 14 μετρήσεις που καταγράφηκαν όταν η μηχανή παρουσίασε φθορά στον εσωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν 3. Ομοίως, από το SET 2 θα χρησιμοποιηθούν προς έλεγχο οι υπόλοιπες 14 μετρήσεις υπό καλή λειτουργική κατάσταση της μηχανής και 10 μετρήσεις που καταγράφηκαν αφού η μηχανή ανέπτυξε φθορά στον εξωτερικό δακτύλιο του ρουλεμάν 1.

Στόχοι

Ανάπτυξη 'συστήματος αυτοματοποιημένου εντοπισμού' της λειτουργικής κατάστασης της μηχανής βάσει του σεναρίου. Τα βασικά στάδια ανάπτυξης της διαδικασίας είναι τα ακόλουθα:

- 1. Προ-επεξεργασία ή όχι των ιστορικών δεδομένων με χρονικά παράθυρα (time windows), αποθορυβοποίηση με χρήση κυματιδιακού μετασχηματισμού (Wavelet denoising), απομόνωση συχνοτικών περιοχών με χρήση φίλτρων (filtering), εξομάλυνση χρονοσειράς (smoothing) με εφαρμογή φίλτρου Savitzki-Golay, κλπ. Εάν τα ιστορικά δεδομένα υπό συνθήκες βλάβης δεν επαρκούν για να έχει το 'σύστημα' ικανοποιητική απόδοση, τότε μπορούν να χρησιμοποιηθούν και προσομοιωμένα δεδομένα με OR (outer race bearing fault) και IR (inner race bearing fault) βλάβες.
- 2. Εξαγωγή κοινών χαρακτηριστικών από τα μετασχηματισμένα (Ανάλυση στο πεδίο της συχνότητας με εφαρμογή του μετασχηματισμού Fourier, Μορφολογική ανάλυση morphological analysis, Αποδιαμόρφωση με εφαρμογή του μετασχηματισμού Hilbert envelope analysis, ανάλυση με κυματιδιακό μετασχηματισμό Wavelet transform, κλπ) ή

- όχι (Ανάλυση στο πεδίο του χρόνου time domain analysis) χρονικά σήματα (α) καλής λειτουργίας της μηχανής, (β) με βλάβη ΟR και (γ) με βλάβη IR.
- 3. Επιλογή ή περιορισμός ή τίποτα από αυτά των εξαγόμενων χαρακτηριστικών (CDET, PCA, κλπ).
- 4. Εισαγωγή τελικών χαρακτηριστικών από (α) καλή λειτουργία της μηχανής, (β) βλάβη OR των ρουλεμάν και (γ) βλάβη IR των ρουλεμάν σε αλγόριθμους πολλαπλής ταξινόμησης (Kmeans, SVM, ANN, κλπ) για την εκπαίδευση του συστήματος και τη δημιουργία ορίων διαχωρισμού της λειτουργικής κατάστασης της μηχανής σε (α) καλή, (β) OR βλάβη και (γ) IR βλάβη.
- 5. Τα βήματα από 1 έως 4 επαναλαμβάνονται για τα σήματα ελέγχου
- 6. Μέτρηση της απόδοσης του 'συστήματος' με τη χρήση των σημάτων ελέγχου.

Δεν είναι υποχρεωτική η εφαρμογή όλων των διαγνωστικών και μηχανικής μάθησης εργαλείων για να επιτευχθεί το επιθυμητό αποτέλεσμα. Κάθε ομάδα επιλέγει και χρησιμοποιεί τα καταλληλότερα 'εργαλεία' που επιτυγχάνουν την καλύτερη απόδοση του 'συστήματος'. Όμως, θα πρέπει να αιτιολογηθεί η τελική επιλογή των μεθόδων.

Ονοματολογία αρχείων

Οι μετρήσεις των κραδασμών δίνονται σε txt αρχεία.

Στα αρχεία του SET 1 υπάρχουν 7 στήλες που αφορούν τη θέση μέτρησης (ρουλεμάν) και τη χωρική κατεύθυνση (βλ. πίνακα Ι).

Πίνακας Ι

στήλη C	1	2	3	4	5	6	7	8
σημείο μέτρησης (ρουλεμάν)	1	1	2	2	3	3	4	4
χωρική κατεύθυνση	X	Y	X	Y	X	Y	X	Y

Στα αρχεία του SET 2 υπάρχουν 4 στήλες που αφορούν τη θέση μέτρησης (ρουλεμάν) και τη χωρική κατεύθυνση (βλ. πίνακα ΙΙ).

Πίνακας ΙΙ

στήλη C	1	2	3	4
σημείο μέτρησης (ρουλεμάν)	1	2	3	4
χωρική κατεύθυνση	X	X	X	X

Οι γραμμές κάθε στήλης των αρχείων αφορούν το πλάτος των δειγμάτων σε μονάδες επιτάχυνσης (g ~ 10 m/sec²) σε διαφορετικές χρονικές στιγμές και σύμφωνα με τη συχνότητα δειγματοληψίας. Στους πίνακες Ι και ΙΙ παρουσιάζονται με κόκκινο χρώμα οι στήλες που χρησιμοποιούνται στο θέμα. Η ονοματολογία των txt αρχείων περιγράφει πληροφορίες, όπως: το SET των μετρήσεων, την τελική φθορά της μηχανής για τη συγκεκριμένη σειρά μετρήσεων, το χρόνο της μέτρησης, τη στήλη των προς επεξεργασία δεδομένων και τη λειτουργική κατάσταση της μηχανής (καλή ή με βλάβη).

SET	Τελική βλάβη	Ημ/νία καταγραφής	Χρόνος καταγραφής	στήλη	Βλάβη ή όχι
	στο SET	16464194419	16000119004.15		
S1 ή S2	BPFI ή	mmdd	hhmm	C1 ή C5	Ν (καλή
·	BPFO			•	λειτουργ.) ή F
					(βλάβη)

Ακολουθούν σχετικά παραδείγματα.

Παράδειγμα: S1_BPFI_1022_1944_C5_N

Μέτρηση/χρονικό σήμα κραδασμών του SET 1, όπου η σειρά των μετρήσεων από καλή κατάσταση λειτουργίας καταλήγει σε φθορά στον εσωτερικό δακτύλιο (BPFI) του ρουλεμάν. Η ημ/νία καταγραφής είναι 22/10 και η ώρα καταγραφής 19:44. Τα δεδομένα ΄προς ανάλυση προέρχονται από τη στήλη 5 (C5) και καταγράφηκαν υπό καλή κατάσταση λειτουργίας της μηχανής (N).

Παράδειγμα: S2_BPFO_1022_1944_C1_F

Μέτρηση/χρονικό σήμα κραδασμών του SET 2, όπου η σειρά των μετρήσεων από καλή κατάσταση λειτουργίας καταλήγει σε φθορά στον εξωτερικό δακτύλιο (BPFO) του ρουλεμάν. Η ημ/νία καταγραφής είναι 22/10 και η ώρα καταγραφής 19:44. Τα δεδομένα ΄προς ανάλυση προέρχονται από τη στήλη 1 (C1) και καταγράφηκαν όταν η μηχανή είχε αναπτύξει φθορά (F).

Προτεινόμενες εντολές προγραμματισμού σε Matlab (διαφόρων εκδόσεων)

Οι εντολές που προτείνονται για την ανάπτυξη των μεθόδων που θα υποστηρίξουν την ανάπτυξη του 'συστήματος' είναι οι ακόλουθες. Οι εντολές αυτές περιλαμβάνονται σε διάφορες εκδόσεις από το Matlab R2006a και έπειτα.

Παράλληλα, δίνονται και διάφοροι κώδικες ως υπόδειγμα (Feature_Evaluation_CDET_R2013b.m Spectrum_Analysis.m, Envelope_Analysis.m, OR_model_noise_slip.m, IR_model_noise_slip.m, One_class_Novelty_Detection_R2013b.m, κλπ) που έχουν αναπτυχθεί στο υπολογιστικό περιβάλλον του Matlab R2013b.

1. FREQUENCY DOMAIN ANALYSIS (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

1.1 fft - Discrete Fourier Transform fft(X) is the discrete Fourier transform (DFT) of vector X https://www.mathworks.com/help/matlab/ref/fft.html

2. ENVELOPE ANALYSIS - SIGNAL DEMODULATION

2.1 **hilbert** - Discrete-time analytic signal using Hilbert transform

(από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

X = hilbert(Xr) computes the so-called discrete-time analytic signal

X = Xr + i*Xi such that Xi is the Hilbert transform of real vector Xr

https://www.mathworks.com/help/signal/ref/hilbert.html

2.2 envelope - Signal envelope

(από R2015b και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/signal/ref/envelope.html

2.3 envspectrum - Envelope spectrum for machinery diagnosis

(από R2017b και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/signal/ref/envspectrum.html?searchHighlight=envspectrum&s tid=doc srchtitle#mw f67ce4d6-153f-47a1-bd39-c18fba4cc8ce

2.4 kurtogram - Visualize spectral kurtosis

(από R2018α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/signal/ref/kurtogram.html

(από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

 $\frac{https://github.com/amaggi/seismokurt/blob/master/originals/matlab/Fast_Kurtogram.m}{https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/48912-fast-kurtogram}$

3. DATA PRE-PROCESSING

3.1 **sgolayfilt** - Smooth noisy data (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) sgolayfilt(X,K,F) smoothes the signal X using a Savitzky-Golay (polynomial) smoothing filter

- 3.2 **smoothdata** Smooth noisy data (από R2017α και μεταγενέστερες εκδόσεις) https://www.mathworks.com/help/matlab/ref/smoothdata.html
- 3.3 **detrend** Remove linear trends (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

 Y = detrend(X) removes the best straight-line fit linear trend from the data https://www.mathworks.com/help/matlab/ref/detrend.html
- 3.5 Time windows (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

window(@WNAME,N) returns an N-point window of type specified by the function handle @WNAME in a column vector.

https://www.mathworks.com/help/signal/ref/window.html?searchHighlight=window&s_tid=doc_srchtitle

@WNAME can be any valid window function name, for example:

- @bartlett Bartlett window.
- @barthannwin Modified Bartlett-Hanning window.
- @blackman Blackman window.

@blackmanharris - Minimum 4-term Blackman-Harris window.

@ bohmanwin
@ chebwin
@ flattopwin
@ gausswin
@ hamming
Bohman window.
Chebyshev window.
Flat Top window.
Gaussian window.
Hamming window.

@hann - Hann window.@kaiser - Kaiser window.

@nuttallwin - Nuttall defined minimum 4-term Blackman-Harris window.

@parzenwin - Parzen (de la Valle-Poussin) window.

@rectwin
@taylorwin
@tukeywin
@triang
- Rectangular window.
- Taylor window.
- Tukey window.
- Triangular window.

4. **<u>DATA FILTERING</u>** (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

4.1 **butter** - Butterworth filter design

Butterworth digital and analog filter design

 $\underline{https://www.mathworks.com/help/signal/ref/butter.html?searchHighlight=butter\&s_ti}\\ \underline{d=doc\ srchtitle}$

5. WAVELET ANALYSIS/DENOISING

5.1 wden - Wavelet Denoising (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) automatic 1-D de-noising using wavelets

https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/wden.html?searchHighlight=wden&s_tid=d_oc_srchtitle

5.2. **wdenoise** - Wavelet signal denoising (από R2017b και μεταγενέστερες εκδόσεις) denoises the data in X using an empirical Bayesian method with a Cauchy prior. By default, the sym4 wavelet is used with a posterior median threshold rule. https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/wdenoise.html

5.3. **mdwtdec** - Multisignal 1-D wavelet decomposition (από R2007α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/mdwtdec.html

- 5.4. **wavedec** 1-D wavelet decomposition (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/wavedec.html
- 5.5. **dwt** Single-level 1-D discrete wavelet transform (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/dwt.html

5.6 appcoef - 1-D approximation coefficients (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

ΔΠΜΣ – ΣΥΣΤΗΜΑΤΑ ΑΥΤΟΜΑΤΙΣΜΟΥ	7	7

https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/appcoef.html

- 5.7 **detcoef** 1-D detail coefficients (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/detcoef.html
- 5.8 **waverec** 1-D wavelet reconstruction (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) https://www.mathworks.com/help/wavelet/ref/waverec.html
- 6. MORPHOLOGICAL ANALYSIS (από R2011b και μεταγενέστερες εκδόσεις)
 - 6.1 Morphological Analysis for Bearing Fault detection
 https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/37154-morphological-analysis-for-bearing-fault-detection

7. STATISTICAL/TIME DOMAIN INDICES

- 7.1 Kurtosis (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) **K=kurtosis(X)** returns the sample kurtosis of the values in X

 https://www.mathworks.com/help/stats/kurtosis.html?searchHighlight=kurtosis&s_tid=doc_srchtitle
- 7.2 skewness (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)
 S = skewness(X) returns the sample skewness of the values in X https://www.mathworks.com/help/stats/skewness.html
- 7.3 standard deviation (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

 Y = std(X) returns the standard deviation

 https://www.mathworks.com/help/matlab/ref/std.html
- 7.4 variance (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) Y = var(X) returns the variance of the values in Xhttps://www.mathworks.com/help/matlab/ref/var.html
- 7.5 mean (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)
 mean(X) is the mean value of the elements in X
 https://www.mathworks.com/help/matlab/ref/mean.html
- 7.6 meadian value (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) https://www.mathworks.com/help/matlab/ref/median.html
- 7.7 central moments (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις) https://www.mathworks.com/help/stats/moment.html
- 7.8 others
 v=data; % time-domain measurement
 data.Peak2Peak = peak2peak(v);

```
data.RMS = rms(v);
data.CrestFactor = max(v)/data.RMS;
data.ShapeFactor = data.RMS/mean(abs(v));
data.ImpulseFactor = max(v)/mean(abs(v));
datas.MarginFactor = max(v)/mean(abs(v))^2;
data.Energy = sum(v.^2);
```

8. <u>MULTI-CLASS CLASSIFICATION ALGORITHMS</u>

8.1 K-means (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/stats/k-means-clustering.html

https://www.mathworks.com/help/stats/kmeans.html#buefthh-2

https://www.mathworks.com/help/stats/kmeans.html

idx = kmeans(X,k) performs k-means clustering to partition the observations of the n-by-p data matrix X into k clusters, and returns an n-by-1 vector (idx) containing cluster indices of each observation.

8.2 Support Vector Machines (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

 $\underline{https://www.mathworks.com/help/stats/support-vector-machines-for-binary-}$

classification.html

https://www.mathworks.com/discovery/support-vector-machine.html

https://www.mathworks.com/help/stats/support-vector-machines-for-binary-

classification.html#bsr5o1q

8.2.1 *fitcsvm* - Train binary support vector machine (SVM) classifier (από R2014α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/stats/fitcsvm.html

8.3 Neural Networks

https://www.mathworks.com/discovery/neural-network.html

8.3.1 Neural Network Training Code

 $\underline{https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/59362-neural-network-training-code}$

8.3.2 Classify Patterns with a Shallow Neural Network

 $\frac{https://www.mathworks.com/help/deeplearning/gs/classify-patterns-with-a-neural-network.html}{}$

9. FEATURE EXTRACTION

9.1 Statistical features

https://ubi-s13.naist.jp/ubistpage/akpa/tutorials/matlab-tutorial-ubi-lab-seminar-3/step-by-step-features/

9.2 Using Multi-signal Wavelet Transform Decomposition

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/37950-feature-extraction-using-multisignal-wavelet-transform-decomposition

9.3 Using Multisignal Wavelet Packet (WP) Decomposition

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/33146-feature-extraction-using-multisignal-wavelet-packet-decomposition

9.4 Entropy

9.4.1 Multiscale Permutation Entropy (MPE)

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/37288-multiscale-permutation-entropy--mpe-

9.4.2 Permutation entropy

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/37289-permutation-entropy

9.4.3 PETROPY - Permutation Entropy

http://tocsy.pik-potsdam.de/petropy.php
https://www.mathworks.com/help/signal/ref/pentropy.html (από R2018α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

9.4.4 Approximate entropy

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/26546-approximate-entropy

9.4.5 Shannon entropy

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/18133-shannon-and-non-extensive-entropy

10. FEATURE REDUCTION

10.1 PCA (principal component analysis)

10.1.1 coeff = pca(X) returns the principal component coefficients (από R2012b και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/stats/pca.html?searchHighlight=pca&s_tid =doc srchtitle

10.1.2 COEFF = princomp(X) performs principal components analysis (PCA) on the *n*-by-*p* data matrix X, and returns the principal component coefficients, also known as loadings. (από R2006α και μεταγενέστερες εκδόσεις)

https://www.mathworks.com/help/stats/princomp.html?searchHighlight=pca&s_tid=doc_srchtitle

10.2 Locality Preserving Projection (LPP) Based Facial Feature Detection

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/38604-locality-preserving-projection-lpp-based-facial-feature-detection

11. GENERAL INFORMATION

11.1 Rolling Element Bearing Fault Diagnosis

https://www.mathworks.com/help/predmaint/ug/Rolling-Element-Bearing-Fault-Diagnosis.html

11.2 Machine learning in matlab

https://www.mathworks.com/help/stats/machine-learning-in-matlab.html

https://www.mathworks.com/solutions/machine-learning/getting-started.html

11.3 Neural Networks

11.3.1 Perceptron Neural Networks

 $\frac{https://www.mathworks.com/help/deeplearning/ug/perceptron-neural-networks.html?searchHighlight=neural\%20networks\&s_tid=doc_srchtitle$

11.3.2 Radial Basis Neural Networks

https://www.mathworks.com/help/deeplearning/ug/radial-basis-neural-networks.html?searchHighlight=neural%20networks&s_tid=doc_srchtitle

11.3.3 Linear Neural Networks\

https://www.mathworks.com/help/deeplearning/ug/linear-neural-networks.html?searchHighlight=neural%20networks&s_tid=doc_srchtitle

Βιβλιογραφία

Δίνεται βιβλιογραφία με βασικές πληροφορίες που αφορούν:

- μορφολογική ανάλυση (morphological analysis) των καταγραφών,
- εξαγωγή επιλογή (π.χ. με την μέθοδο CDET)- περιορισμό χαρακτηριστικών (π.χ. PCA)
- αποθορυβοποίηση με εφαρμογή κυματιδιακού μετασχηματισμού (Wavelet Transform)
- μοντελοποίηση απόκρισης φθαρμένων ρουλεμάν
- διάγνωση βλαβών γενικά
- μεθόδους Μηχανικής μάθησης (π.χ. Kmeans, ANN)
- μεθόδους ταξινόμησης βλαβών μονής κλάσης (π.χ. SVDD) και πολλαπλών κλάσεων (π.χ. SVM)

Παραδοτέα

Με την ολοκλήρωση της επεξεργασίας των δεδομένων και των αποτελεσμάτων θα πρέπει να παραδοθούν:

Τεχνική έκθεση με την επεξεργασία και τα αποτελέσματα. Σε παράρτημα της έκθεσης θα αναγράφονται οι κώδικες που χρησιμοποιήθηκαν. Η Τεχνική Έκθεση θα είναι γραμμένη σε Η/Υ και θα είναι τυπωμένη σε λευκό χαρτί Α4 με εκτύπωση και στις δύο όψεις κάθε φύλλου με

μαύρο μελάνι (εκτός από έγχρωμες φωτογραφίες, σχήματα, διαγράμματα, κλπ). Όλες οι σελίδες θα είναι αριθμημένες εκτός του εξώφυλλου. Η γραμματοσειρά θα είναι Times New Roman 11pts. Οι παράγραφοι δεν θα έχουν αριστερά εσοχή, οι λέξεις θα είναι πλήρως στοιχισμένες (full justification) με μονό διάστιχο. Η αρίθμηση των σελίδων θα γίνεται στο υποσέλιδο. Από την τυποποίηση του μεγέθους της γραμματοσειράς εξαιρείται μόνο το εξώφυλλο στο οποίο θα πρέπει να γράφεται ο τίτλος του Θέματος, ο α/α της ομάδας, τα ονοματεπώνυμα των μελών της και οι κωδικοί τους στη Σχολή, το ακαδημαϊκό έτος και όποια άλλη πληροφορία οι φοιτητές κρίνουν απαραίτητη. Η βιβλιοδεσία θα είναι με ελάσματα.

• Η παρουσίαση της εργασίας θα πραγματοποιηθεί σε έως 40 διαφάνειες του λογισμικού power point. Η μέγιστη διάρκεια της παρουσίασης θα είναι 45 λεπτά. Κάθε μέλος της ομάδας θα πρέπει να παρουσίασει ένα τμήμα αυτής. Μετά τη λήξη της παρουσίασης θα ακολουθήσουν ερωτήσεις. Όλα τα παραδοτέα θα παραδοθούν σε έντυπη και ηλεκτρονική μορφή.

Παράδοση έκθεσης και παρουσίαση εργασίας

Η έκθεση σε έντυπη και ηλεκτρονική μορφή θα παραδοθεί στο εργαστήριο (αιθ. Μ002, κτ. Μ) 10 ημέρες περίπου μετά την ολοκλήρωση της χειμερινής εξεταστικής 2018-19, ενώ η παρουσίαση της εργασίας από τις ομάδες θα ξεκινήσει 15 ημέρες περίπου μετά την ολοκλήρωση της χειμερινής εξεταστικής 2018-19. Οι ακριβείς ημερομηνίες και ο χώρος της παρουσίασης θα ανακοινωθούν όταν γίνει γνωστό το πρόγραμμα της χειμερινής εξεταστικής.

Κριτήρια αξιολόγησης

Ο βαθμός της εργασίας αποτελεί το 100% του συνολικού βαθμού στο μάθημα 'Βιομηχανικές Εγκαταστάσεις'. Ο βαθμός της εργασίας λαμβάνεται σύμφωνα με τα ακόλουθα ομαδικά και ατομικά κριτήρια αξιολόγησης. Ο συντελεστής βαρύτητας του συνόλου των ομαδικών κριτηρίων είναι 0,5, ενώ ο συντελεστής βαρύτητας του συνόλου των ατομικών κριτηρίων είναι 0,5.

Όποιος φοιτητής δεν παρουσιασθεί στην παρουσίαση θα λάβει μηδενικό βαθμό στο σύνολο των κριτηρίων της ατομικής αξιολόγησης, ενώ όποιος φοιτητής με φυσική παρουσία στην παρουσίαση δεν λάβει μέρος στην παρουσίαση της εργασίας με power point θα λάβει μηδενικό βαθμό στο 3° κριτήριο της ομαδικής αξιολόγησης.

(Α) Τα κριτήρια αξιολόγησης της ομαδικής/συνολικής απόδοσης στην εργασία είναι τα ακόλουθα (συντελεστής βαρύτητας = 0,5):

α/α	Κριτήριο	Ποσοστό επί του συνολικού βαθμού (%)
1	Έκθεση ανάλυσης δεδομένων και αποτελεσμάτων	15
2	Προγραμματισμός σε Matlab	10
3	Προφορική παρουσίαση εργασίας	25
4	Κατάταξη ομάδας	15
	Αποτέλεσμα/εντοπισμός βλαβών	
5	(Γνώση διαγνωστικής βλαβών, Εφαρμογή	35
	διαγνωστικών εργαλείων/μεθόδων)	

(B) Τα κριτήρια αξιολόγησης της ατομικής απόδοσης στην εργασία είναι τα ακόλουθα (συντελεστής βαρύτητας = 0,5):

α/α	Κριτήριο	Ποσοστό επί του συνολικού βαθμού (%)
1	Απάντηση ερωτήσεων	25
2	Παρουσίαση εργασίας	25
	Συνεργασία	
3	(Συμμετοχή σε προγραμματισμό, Συμμετοχή στην	40
	ανάλυση)	
4	Φυσική παρουσία στο εργαστήριο	10

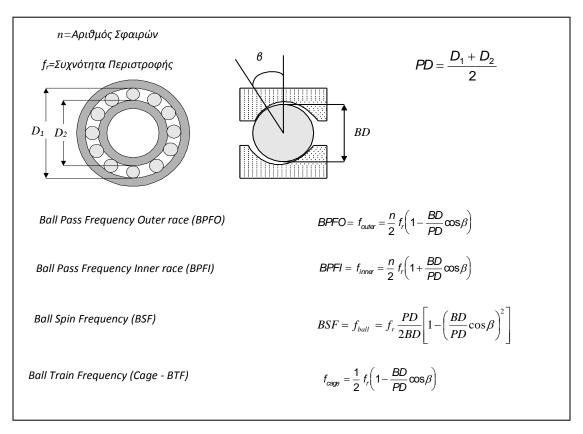
Απορίες

Μέλος/μέλη των ομάδων εργασίας θα έχουν την ευκαιρία να συζητούν τις απορίες/παρατηρήσεις/προβληματισμούς τους με τον διδάσκοντα/υπεύθυνο του εργαστηρίου σε ημερομηνίες και ώρες που θα προκύψουν μετά από συνεννόηση (chryiako@central.ntua.gr, 210-7722332) στον εργαστηριακό χώρο M002 του κτ. Μ ή στην αίθουσα Z.102 στις προγραμματισμένες ώρες διδασκαλίας.

Παράρτημα Α _____

Υπολογισμός χαρακτηριστικών συχνοτήτων ένσφαιρων τριβέων

Οι χαρακτηριστικές συχνότητες, στις οποίες εκδηλώνονται οι βλάβες ενός ένσφαιρου τριβέα, φαίνονται στο σχήμα Α.1.



Σχήμα Α.1: Χαρακτηριστικές συχνότητες εκδήλωσης σφαλμάτων συνιστωσών ένσφαιρου τριβέα.

	<u>-</u> χονωη πτηχ. πτηχ.	
Παράρτημα Β		
VIDEOS AND WEBINARS		

Signal processing for machine learning in Matlab

Εοναστήσιο Αυναμικής & Κατασκευών - Σνολή Μην Μην - ΕΜΠ

https://www.mathworks.com/videos/signal-processing-for-machine-learning-99887.html https://www.mathworks.com/videos/machine-learning-with-matlab-87051.html

Code for Webinar "Signal Processing for Machine Learning"

https://www.mathworks.com/matlabcentral/fileexchange/49893-code-for-webinar-signal-processing-for-machine-learning

Deep learning toolbox

https://www.mathworks.com/products/deep-learning.html

Data Science - Part VII - Cluster Analysis https://www.youtube.com/watch?v=9UNbDlOSS7I

Data Science - Part IX - Support Vector Machine https://www.youtube.com/watch?v=fMWjhQ2UcNs

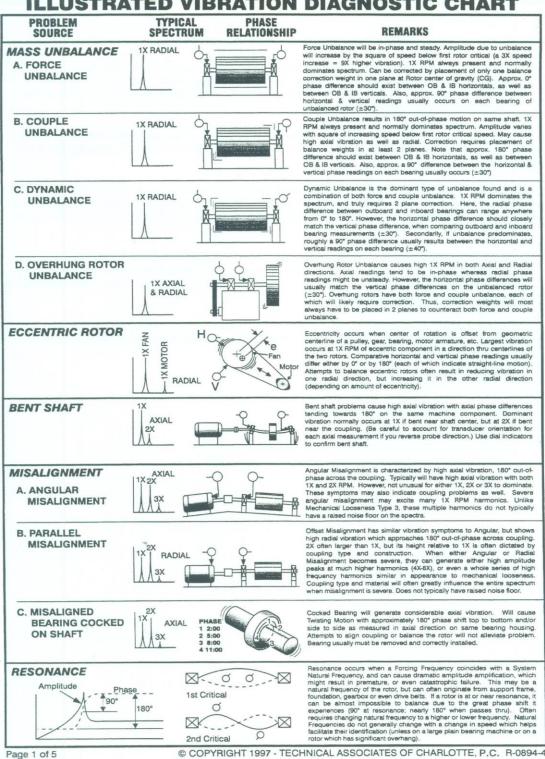
Data Science - Part VIII - Artifical Neural Network https://www.youtube.com/watch?v=9EYgJPXo1hs

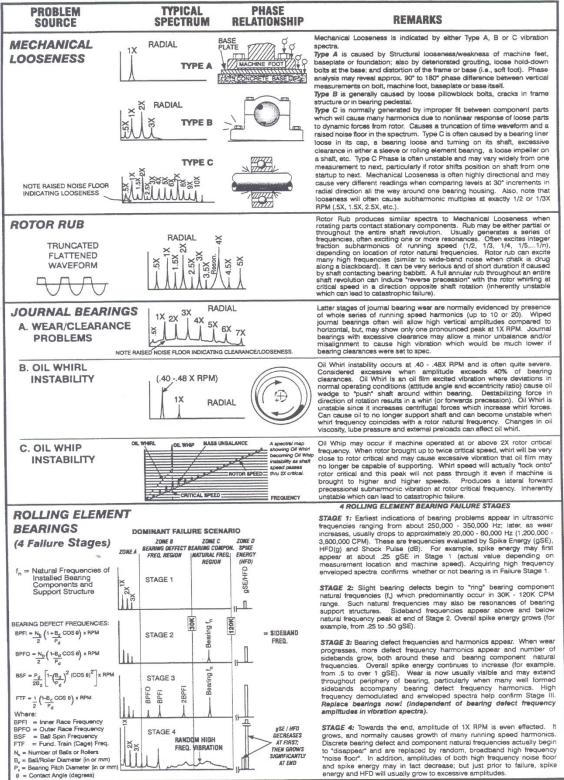
Data Science - Part XVI - Fourier Analysis
https://www.youtube.com/watch?v=DTOWsoM HI

Παράρτημα Γ

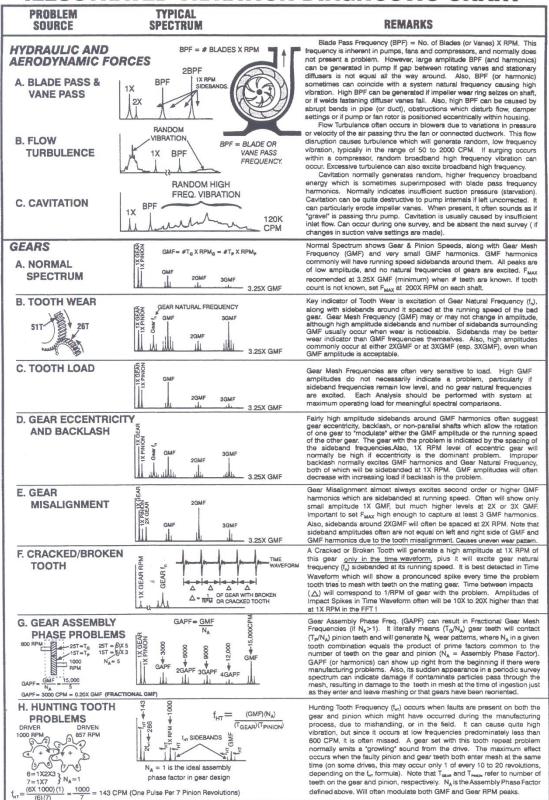
Τυπικές βλάβες ηλεκτρομηχανολογικού εξοπλισμού

TABLE I ILLUSTRATED VIBRATION DIAGNOSTIC CHART

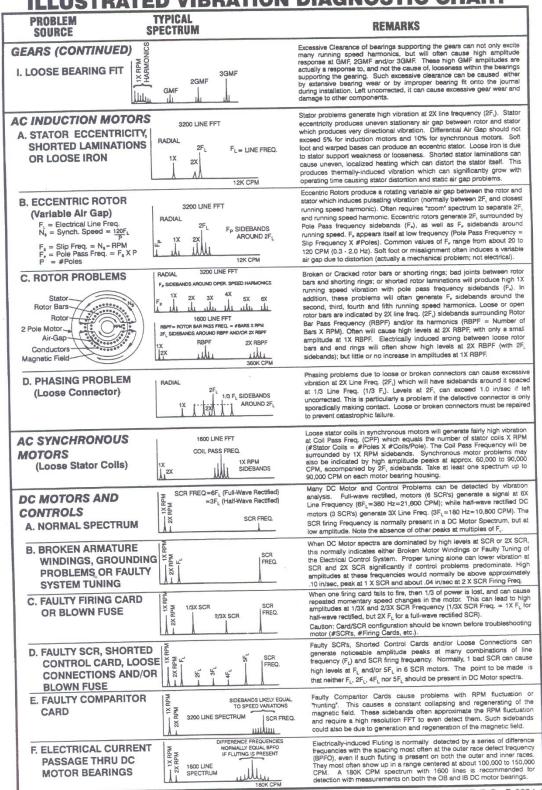




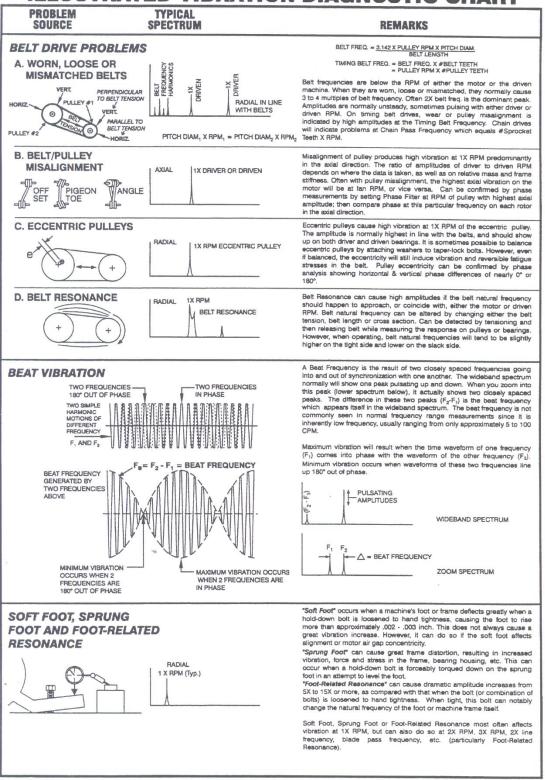
Page 2 of 5



Page 3 of 5



Page 4 of 5



Page 5 of 5