Tugas EB3102 - Pengolahan Sinyal Biomedika

Irfan Tito Kurniawan - 18317019

23 Desember 2019

1 Topik I: Analisis Sinyal

1.1 Teori

1.1.1 Electrocardiogram

Electrocardiogram, selanjutnya disebut dengan ECG, merupakan sinyal listrik yang merepresentasikan aktivitas jantung. ECG merupakan salah satu biosinyal utama yang digunakan untuk membantu proses diagnosis penyakit. Umumnya, sinyal ECG diteliti dalam domain waktu, sehingga dibutuhkan sinyal ECG yang bersih dan benar-benar merepresentasikan aktivitas jantung. Akan tetapi, pada kenyataannya, sinyal ECG yang memiliki amplitudo yang relatif kecil terbaca bercampur dengan derau yang kebanyakan memiliki amplitudo lebih besar dibandingkan dengan sinyal ECG. Karena itu, diperlukan proses filtering untuk memperoleh sinyal ECG yang bersih dan dapat diandalkan.

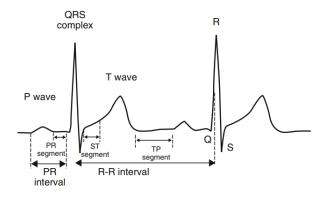


Figure 1: Sinyal ECG [ASSK14]

Sinyal ECG dapat dibagi menjadi beberapa segmen: gelombang P, kompleks QRS, serta gelombang T. Tiap segmen memiliki rentang frekuensi sinyal yang berbeda-beda. Dengan transformasi Fourier dari gelombang ECG, didapati bahwa segmen gelombang P-T secara umum memiliki rentang frekuensi sinyal antara 0.5 hingga 10 Hz sedangkan kompleks QRS memiliki rentang frekuensi sinyal antara 4 hingga 20 Hz [TWT84].

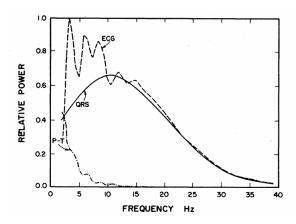


Figure 2: Spektrum Frekuensi Sinyal ECG [TWT84]

1.1.2 Derau

Derau yang mengotori sinyal ECG berasal dari berbagai sumber. Derau tersebut di antaranya: interferensi jala-jala, derau kontak elektroda, artefak akibat gerakan, kontraksi otot, dan pergeseran baseline atau dasar sinyal [ASSK14]. Tiap jenis derau memiliki rentang frekuensi yang berbeda-beda. Pada laporan ini, derau pada pembacaan sinyal ECG akan dibagi menjadi beberapa jenis, yakni derau akibat interferensi jala-jala, derau yang menyebabkan pergeseran baseline, serta derau berfrekuensi tinggi.

Interferensi jala-jala merupakan derau akibat adanya kapasitansi parasitik antara jala-jala dengan tubuh. Karenanya, derau akibat interferensi jala-jala memiliki frekuensi yang sama dengan frekuensi tegangan jala-jala beserta dengan harmonisanya. Sebagai contoh, apabila tegangan jala-jala pada tempat pengukuran sebesar 120 VAC 60 Hz, maka akan muncul derau akibat interferensi jala-jala pada frekuensi 60 Hz, 120 Hz, 180 Hz, begitu seterusnya. Derau jenis ini boleh jadi memiliki frekuensi yang overlapping dengan frekuensi informasi sinyal ECG. Untuk menghilangkan derau jenis ini, pada umumnya digunakan **Notch Filter** atau **Comb Filter**.

Derau yang menyebabkan pergeseran baseline merupakan derau berfrekuensi rendah, pada umumnya memiliki frekuensi DC atau 0 Hz hingga 0.8 Hz [ASSK14]. Karenanya, derau jenis ini boleh jadi pula memiliki frekuensi yang overlapping dengan frekuensi informasi sinyal ECG. Derau jenis ini dapat disebabkan oleh proses pernapasan dan gerakan subyek. Derau jenis ini dapat dihilangkan dengan **High-pass Filter** dengan frekuensi cutoff rendah.

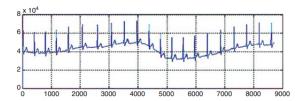


Figure 3: Sinyal ECG dengan Derau Penggeser Baseline [TWT84]

Kemudian, jenis derau yang ketiga adalah derau berfrekuensi tinggi. Derau jenis ini menyebabkan adanya jitter atau fluktuasi cepat sinyal ECG. Derau berfrekuensi tinggi dapat disebabkan oleh kontraksi otot dan derau akibat kontak elektroda yang kurang baik. Derau jenis ini memiliki rentang frekuensi yang sangat lebar, dari dalam rentang frekuensi sinyal ECG hingga di atas frekuensi sinyal ECG. Derau jenis ini dapat dimodelkan sebagai perubahan baseline yang terjadi secara cepat dan acak yang meluruh secara eksponensial [ASSK14]. Karena itu, selain dapat dihilangkan dengan **Low-pass Filter** dengan frekuensi cutoff tinggi, derau jenis ini juga akan hilang ketika bacaan sinyal dirataratakan.

1.1.3 Analisis Sinyal

Untuk menghilangkan derau dari sinyal ECG yang ada, pertama kita perlu mengetahui jenis derau yang ada dalam sinyal beserta dengan karakteristiknya. Salah satu cara paling mudah untuk mengetahui jenis dan karakteristik derau dalam sinyal adalah dengan melihat *Power Spectral Density* (PSD) dari sinyal yang diperoleh. PSD dari suatu sinyal menunjukkan bagaimana daya sinyal tersebut tersebar dalam *domain* frekuensi [OH18].

Spektrum daya pada frekuensi ω , $S_{xx}(\omega)$, dari suatu sinyal x(n) yang memiliki transformasi Fourier $X(\omega)$ didefinisikan sebagai

$$S_{xx}(\omega) = |X(\omega)|^2 \tag{1}$$

Dengan demikian, PSD dari sinyal x(n) dapat diperoleh dengan melakukan transformasi Fourier pada sinyal tersebut, kemudian mengkuadratkan magnituda spektrum sinyal pada domain frekuensi.

Dari persamaan diatas, diturunkan proses analisis sinyal berikut



Figure 4: Diagram Alir Analisis Sinyal

1.2 Hasil dan Pembahasan

Diberikan dua buah sampel sinyal ECG untuk dianalisis. Selanjutnya, sinyal dalam file 'psb_ecg1.dat' akan disebut sebagai 'sampel ECG 1' dan sinyal dalam file 'psb_ecg2.dat' akan disebut sebagai 'sampel ECG 2'. Kedua sinyal ini dianalisis dan ditampilkan sesuai dengan diagram alir pada bagian sebelumnya. Untuk menghitung transformasi Fourier dari kedua sinyal ini, digunakan algoritma Fast Fourier Transform (FFT), kemudian PSD dari sinyal dihitung dengan mengkuadratkan tiap spektrum hasil FFT dari sinyal.

Sinyal sampel ECG 1 akan dibahas terlebih dahulu. Berikut adalah plot sinyal sampel ECG 1 dalam domain waktu beserta dengan PSD-nya

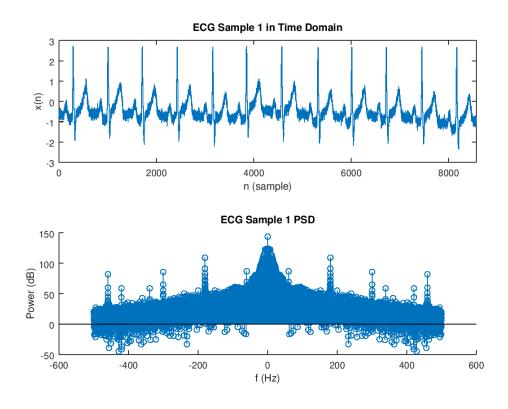


Figure 5: Plot sampel ECG 1 dalam domain waktu beserta PSD-nya

Sinyal sampel ECG 1 dalam domain waktu berbentuk menyerupai bentuk template dari sinyal ECG seperti pada gambar 1. Akan tetapi, bentuk sinyal sampel ECG 1 memiliki dua perbedaan utama dari bentuk template sinyal ECG, yakni sinyal bergerak naik turun secara perlahan (mengalami pergeseran baseline) yang menyebabkan letak puncak dan dasar sinyal berbeda antar siklus, serta terdapat fluktuasi sinyal yang terjadi secara cepat, atau selanjutnya disebut dengan jitter, yang menyebabkan sinyal tidak 'halus'.

Karena sinyal sampel ECG 1 dicuplik dengan sample frequency sebesar 1 kHz, akibat Teorema Sampling Nyquist-Shannon, hasil FFT dari sinyal sampel ECG 1 memiliki rentang frekuensi antara -500 Hz hingga 500 Hz. Karena sinyal sampel ECG 1 bersifat real, maka hasil FFT dari sinyal sampel ECG 1 bersifat genap. PSD dari sinyal merupakan kuadrat dari spektrum hasil FFT dari sinyal sampel ECG 1 sehingga PSD dari sinyal sampel ECG 1 pun bersifat genap dan memiliki rentang antara -500 Hz hingga 500 Hz.

Sinyal ECG yang bersih memiliki rentang frekuensi 0.5 hingga 20 Hz [TWT84]. Pada PSD dari sampel ECG 1, tampak bahwa sinyal memiliki komponen frekuensi dari 0 hingga 500 Hz, dengan puncak-puncak pada frekuensi kelipatan 60 Hz yang merupakan frekuensi jala-jala yang digunakan, dan pada 0 Hz. Hal ini menunjukkan bahwa ketiga jenis derau yang dijelaskan pada bagian sebelumnya mencampuri sinyal sampel ECG 1, yakni derau berfrekuensi rendah, derau akibat interferensi

jala-jala, serta derau berfrekuensi tinggi.

Derau berfrekuensi rendah pada sinyal sampel ECG 1 memiliki puncak pada frekuensi 0 Hz. Derau ini menyebabkan sinyal sampel ECG 1 mengalami pergeseran *baseline* sehingga sinyal bergerak naik turun perlahan dalam *domain* waktu.

Derau akibat interferensi jala-jala muncul pada frekuensi kelipatan 60 Hz. Akan tetapi, perhatikan bahwa derau hanya muncul pada kelipatan ganjil dari 60 Hz saja, yakni pada 180 Hz, 300 Hz, 420 Hz serta 840 Hz dan 960 Hz yang mengalami frequency folding dan masing-masing muncul pada frekuensi 340 Hz dan 460 Hz. Hal ini menunjukkan bahwa sinyal jala-jala memiliki sifat half-wave symmetry sehingga transformasi Fourier dari sinyal tersebut tidak memiliki harmonisa genap [GS12].

Kemudian, meski tidak memiliki puncak, pada PSD tampak bahwa di atas rentang frekuensi sinyal ECG, terdapat komponen sinyal dengan daya sekitar 100 dB pada frekuensi tepat di atas 20 Hz, hingga 30 dB pada frekuensi 500 Hz. Hal ini menunjukkan bahwa terdapat derau yang tersebar pada frekuensi di atas rentang frekuensi sinyal ECG. Derau ini, bersama dengan derau akibat interferensi jala-jala menyebabkan *jitter* pada sinyal sampel ECG 1 pada domain waktu.

Kemudian, berikut adalah plot sinyal sampel ECG 2 dalam domain waktu beserta dengan PSD-nya

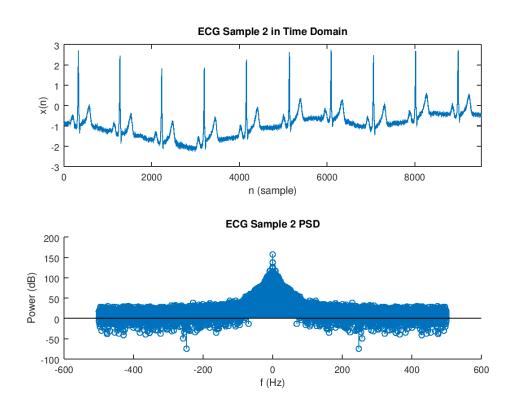


Figure 6: Plot sampel ECG 2 dalam domain waktu beserta PSD-nya

Hampir sama seperti sinyal sampel ECG 1, sinyal sampel ECG 2 pun memiliki bentuk umum

menyerupai bentuk template sinyal ECG. Hanya saja, sinyal sampel ECG 2 terlihat mengalami pergeseran baseline yang lebih ekstrem dibandingkan sinyal sampel ECG 1. Selain itu, sinyal sampel ECG 2 juga mengalami jitter yang menyebabkan sinyal sampel ECG 2 tidak tampak 'halus'.

PSD sinyal sampel ECG 2 menunjukkan bahwa meskipun sinyal memiliki derau yang tersebar pada seluruh rentang frekuensi, derau pada frekuensi rendah bersifat dominan, memiliki daya hingga 150 dB. Selain itu, derau akibat interferensi jala-jala tidak terlihat pada frekuensi kelipatan 60 Hz yang merupakan frekuensi jala-jala yang digunakan. Kemudian, seperti pada sinyal sampel ECG 1, sinyal sampel ECG 2 pun memliki derau berfrekuensi tinggi yang tersebar dari atas rentang frekuensi sinyal ECG hingga 500 Hz.

Derau berfrekuensi rendah yang memiliki amplitudo tinggi menyebabkan baseline sinyal sampel ECG 2 naik turun secara ekstrem. Karena derau pada sinyal ini lebih kuat dibandingkan derau berfrekuensi rendah pada sinyal sampel ECG 1, sinyal sampel ECG 2 mengalami pergeseran baseline yang lebih ekstrem dibandingkan sinyal sampel ECG 1. Derau ini memiliki puncak pada 0 Hz dan memiliki rentang frekuensi antara 0 Hz hingga sekitar 0.5 Hz.

Derau berfrekuensi tinggi pada sinyal ini tersebar dari atas rentang frekuensi ECG hingga frekuensi maksimum sinyal, 500 Hz. Seperti pada sinyal sampel ECG 1, derau berfrekuensi tinggi menyebabkan jitter pada sinyal sampel ECG 2 dalam domain waktu, meskipun jitter yang terjadi lebih sedikit karena tidak ada atau lemahnya derau akibat interferensi jala-jala.

1.3 Kode

Berikut adalah kode *Octave* yang digunakan pada topik 1. Secara garis besar, kode ini membaca kedua sinyal sampel ECG dari file *.dat, kemudian menghitung FFT dan PSD dari masing-masing sinyal, dan menampilkan kedua sinyal dalam *domain* waktu dan PSD-nya dalam satuan dB. Kode ini tidak membutuhkan *package* eksternal dan menggunakan *built-in function* fft, fftshift, abs, dan log10.

Listing 1: Kode Octave untuk Topik 1: Analisis Sinyal

```
응{
1
       Tugas Besar EB3102 - Pengolahan Sinyal Biomedika
2
       Irfan Tito Kurniawan
3
       NIM 18317019
4
5
       Topik 1 - Analisis Sinyal
6
       Built-in functions used:
            - fft
9
            - fftshift
10
            - abs
11
            — log10
12
13
  응}
```

```
15 % Clear the screen, clean all the variables, close all windows
16 clear; clc; close all;
17
18 % Open the file
19 filename_1 = "psb_ecgl.dat";
20 filename_2 = "psb_ecg2.dat";
x_1 = load(filename_1);
x_2 = load(filename_2);
24
25 % Signal properties
26 sample_frequency = 1000;
27 power_supply_frequency = 60;
28 max_frequency = sample_frequency / 2;
30 signal_length_1 = length(x_1);
n_1 = [0 : signal_length_1 - 1];
33 signal_length_2 = length(x_2);
n_2 = [0 : signal_length_2 - 1];
36 % Generate the FFT and the PSD (in dB) of the signal
x_1 = fft = fftshift(fft(x_1));
x_1-psd = 20 * log10(abs(x_1-fft) .^ 2);
40 x_2-fft = fftshift(fft(x_2));
x_2-psd = 20 * log10(abs(x_2-fft) .^ 2);
42
43 % Plot Stuffs
44 % ECG Sample 1
45 figure;
46 subplot(2, 1, 1);
47 plot(n_1, x_1);
48 title('ECG Sample 1 in Time Domain');
49 xlabel('n (sample)')
50 ylabel('x(n)')
51 xlim([0, signal_length_1])
53 subplot(2, 1, 2);
54 stem((n_1 / signal_length_1 * sample_frequency) - (sample_frequency / 2), x_1_psd);
55 title('ECG Sample 1 PSD');
56 xlabel('f (Hz)');
57 ylabel('Power (dB)')
59 % ECG Sample 2
60 figure;
```

```
61 subplot(2, 1, 1);
62 plot(n_2, x_2);
63 title('ECG Sample 1 in Time Domain');
64 xlabel('n (sample)')
65 ylabel('x(n)')
66 xlim([0, signal_length_2])
67
68 subplot(2, 1, 2);
69 stem((n_2 / signal_length_2 * sample_frequency) - (sample_frequency / 2), x_2_psd);
70 title('ECG Sample 1 PSD');
71 xlabel('f (Hz)');
72 ylabel('Power (dB)')
```

2 Topik II: Sistem Sebagai Filter

2.1 Teori

2.1.1 Notch dan Comb Filter

Notch Filter adalah sebuah filter yang memiliki satu atau lebih jurang, selanjutnya disebut dengan notch, pada respons magnitudanya [OH18]. Idealnya, notch filter menghilangkan komponen frekuensi tertentu dari sinyal tanpa memengaruhi komponen frekuensi lain dari sinyal. Notch filter berguna untuk keperluan yang membutuhkan kita untuk menghilangkan komponen frekuensi tertentu dari sinyal, seperti menghilangkan interferensi jala-jala beserta harmonisanya.

Untuk membuat notch pada respons magnituda pada frekuensi ω_0 , kita hanya perlu menaruh sepasang zero yang bersifat konjugat kompleks dengan satu sama lain pada lingkaran satuan pada sudut ω_0 [OH18]. Yakni pada

$$z_{1,2} = e^{\pm j\omega_0} (2)$$

Dengan meletakkan pole pada titik origin, kita memperoleh notch filter dengan finite impulse response (FIR) yang memiliki fungsi transfer berikut

$$H(z) = b_0(1 - e^{j\omega_0}z^{-1})(1 - e^{-j\omega_0}z^{-1}) = b_0(1 - 2\cos\omega_0z^{-1} + z^{-2})$$
(3)

Meskipun notch filter FIR memiliki respons fasa yang linear, notch filter FIR memiliki bandwidth yang cukup besar. Akibatnya, komponen frekuensi di sekitar notch ikut teredam. Pada respons frekuensinya, tampak bahwa notch yang terbentuk berbentuk landai.

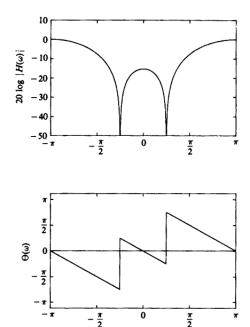


Figure 7: Respons frekuensi notch filter FIR dengan notch pada frekuensi $\omega=\frac{\pi}{4}$

Untuk mengurangi bandwidth dari notch filter, kita dapat meletakkan sepasang pole yang bersifat konjugat kompleks terhadap satu sama lain di dalam lingkaran satuan dengan sudut yang sama dengan zero yang telah diletakkan sebelumnya. Yakni pada

$$z_{1,2} = re^{\pm j\omega_0} \tag{4}$$

Dengan r merupakan bilangan real dengan nilai di antara 0 hingga 1 yang menunjukkan jarak pole dari titik origin. Dengan menambahkan pole, bandwidth dari notch filter berkurang, akan tetapi penambahan pole juga dapat menyebabkan sedikit ripple pada passband dari filter. Selain itu, respons fasa filter menjadi tidak linear dan filter memiliki infinite impulse response (IIR). Setelah penambahan pole, fungsi transfer dari notch filter menjadi

$$H(z) = b_0 \frac{1 - 2\cos\omega_0 z^{-1} + z^{-2}}{1 - 2r\cos\omega_0 z^{-1} + r^2 z^{-2}}$$
(5)

Sebagai contoh, berikut adalah plot respons frekuensi dari notch filter dengan notch pada $\frac{\pi}{4}$ setelah ditambahkan pole pada r=0.85 dan r=0.95

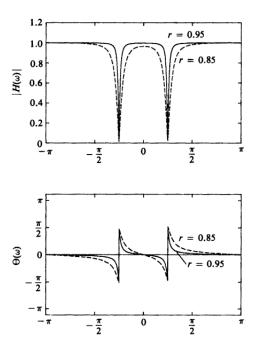


Figure 8: Respons frekuensi notch filter dengan notch pada frekuensi $\omega=\frac{\pi}{4}$ dan pole pada r=0.95 dan r=0.85

Untuk menghilangkan seluruh harmonisa dari derau akibat interferensi jala-jala, dapat digunakan **Comb Filter**. Comb filter dapat dibuat dengan merangkai beberapa notch filter pada frekuensi yang berkelipatan secara kaskade. Dengan demikian, diperoleh bentuk respons frekuensi yang menyerupai sebuah sisir, maka dari itu filter ini disebut comb filter.

2.1.2 Bandpass Filter

Bandpass Filter adalah jenis filter selektif frekuensi yang meloloskan sinyal dengan rentang frekuensi tertentu dan meredam sinyal di luar rentang tersebut. Berikut adalah respons magnituda dari bandpass filter ideal

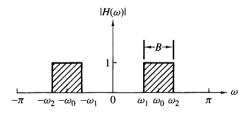


Figure 9: Respons frekuensi bandpass filter ideal

Bandpass filter dapat diimplementasikan dengan beberapa cara. Salah satunya adalah dengan merangkai lowpass filter yang memiliki frekuensi cutoff tinggi dengan highpass filter yang memiliki

frekuensi *cutoff* rendah secara kaskade. Dengan demikian, akan diperoleh respons frekuensi gabungan dari kedua filter tersebut, yang menghasilkan respons frekuensi seperti pada Gambar 9.

Terdapat beberapa pendekatan standar untuk merancang bandpass filter digital. Beberapa di antaranya adalah dengan merancang bandpass filter analog terlebih dahulu kemudian melakukan transformasi filter yang telah dirancang ke domain digital, dan dengan melakukan teknik windowing. Pada laporan ini, hanya akan dibahas pendekatan perancangan bandpass filter dengan merancang filter analog terlebih dahulu kemudian melakukan transformasi ke domain digital.

Pendekatan perancangan bandpass filter digital dengan merancang filter analog terlebih dahulu dilakukan karena ilmu perancangan filter analog yang lebih well-established dibandingkan dengan ilmu perancangan filter digital. Salah satu template filter yang umum adalah filter Butterworth dan Chebyshev. Filter Butterworth memiliki karakteristik respons frekuensi tanpa ripple pada passband dan stopband-nya dengan trade-off transition band yang landai dan panjang. Di sisi lain, filter Chebyshev memiliki transition band yang pendek namun dengan ripple pada passband dan stopband-nya.

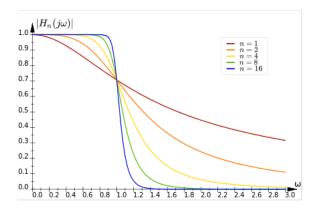


Figure 10: Respons frekuensi filter lowpass Butterworth ternormalisasi

Perancangan filter Butterworth pada umumnya dimulai dengan merancang lowpass filter yang ternormalisasi, yakni memiliki frekuensi cutoff pada $\omega_c = 1$ Hz kemudian dilakukan transformasi pada filter tersebut sehingga diperoleh filter dengan jenis dan frekuensi cutoff yang diinginkan.

 $Lowpass\ filter$ analog Butterworth berorde n dan frekuensi $cutoff\ \omega_c$ didefinisikan memiliki fungsi transfer berikut

$$|H_n(s)| = \frac{1}{\sqrt{1 + (\frac{s}{\omega_c})^{2n}}} = \frac{1}{B_n(\frac{s}{\omega_c})}$$
(6)

Sedangkan highpass filter analog Butterworth berorde n dan frekuensi cutoff ω_c didefinisikan memiliki fungsi transfer berikut

$$|H_n(s)| = \frac{1}{\sqrt{1 + (\frac{s}{\omega_c})^{-2n}}} = \frac{s^n}{\omega_c^n B_n(\frac{s}{\omega_c})}$$
(7)

Dengan B_n merupakan polinom Butterworth yang didefinisikan sebagai

$$B_n(s) = \begin{cases} \prod_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} (s^2 - 2\cos 2\pi \frac{2k+n+1}{4n}s + 1) & n \text{ genap} \\ (s+1) \prod_{k=0}^{\frac{n-1}{2}-1} (s^2 - 2\cos 2\pi \frac{2k+n+1}{4n}s + 1) & n \text{ ganjil} \end{cases}$$
(8)

Setelah merancang lowpass filter dan highpass filter dengan frekuensi cutoff yang sesuai, fungsi transfer dari kedua filter dikalikan untuk memperoleh fungsi transfer bandpass filter Butterworth analog. Setelah itu, dapat dilakukan pendekatan digital atas bandpass filter analog yang telah dirancang, salah satunya adalah dengan transformasi Bilinear juga dikenal sebagai transformasi Tustin, yakni dengan mensubstitusikan

$$s \leftarrow \frac{2(z-1)}{T(z+1)} \tag{9}$$

Dengan T merupakan $sample\ time\ dari\ sistem.$ Setelah dilakukan transformasi Tustin, diperoleh fungsi transfer filter lowpass Butterworth sebagai berikut

$$H_n(z) = \frac{Z_n(z)}{P_n(z)} \tag{10}$$

Dengan $Z_n(z)$ dan $P_n(z)$ masing-masing merupakan polinom zero dan pole dari filter yang didefinisikan sebagai

$$Z_n(z) = \begin{cases} \prod_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} (1 + 2z^{-1} + z^{-2}) & n \text{ genap} \\ (1 - z^{-1}) \prod_{k=0}^{\frac{n-1}{2}-1} (1 + 2z^{-1} + z^{-2}) & n \text{ ganjil} \end{cases}$$
(11)

$$P_n(z) = \begin{cases} \prod_{k=0}^{\frac{n}{2}-1} ((\gamma^2 - \alpha\gamma + 1) + (-2\gamma^2 + 2)z^{-1} + (\gamma^2 + \alpha\gamma + 1)z^{-2}) & n \text{ genap} \\ ((\gamma+1) + (1-\gamma)z^{-1}) \prod_{k=0}^{\frac{n-1}{2}-1} ((\gamma^2 - \alpha\gamma + 1) + (-2\gamma^2 + 2)z^{-1} + (\gamma^2 + \alpha\gamma + 1)z^{-2}) & n \text{ ganjil} \end{cases}$$
(12)

Dengan γ dan α suatu konstanta yang didefinisikan sebagai

$$\gamma = \cot \frac{\omega_c \pi}{F_s} \tag{13}$$

$$\alpha = 2\cos 2\pi \frac{2k+n+1}{4n} \tag{14}$$

Dengan F_s merupakan sample frequency dari sistem. Sedangkan untuk filter highpass Butterworth, $Z_n(z)$ didefinisikan sebagai

$$Z_n(z) = \prod_{k=1}^{n} (\gamma - \gamma z^{-1})$$
 (15)

2.2 Perancangan Filter

2.2.1 Pengolahan Sinyal

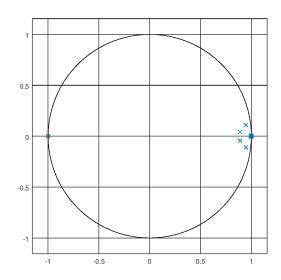
Berdasarkan pembahasan pada topik 1, diperoleh bahwa pada kedua sinyal sampel ECG yang diberikan terdapat tiga jenis derau: derau berfrekuensi rendah, derau akibat interferensi jala-jala, dan derau berfrekuensi tinggi. Karena itu, diperlukan filter untuk menghilangkan ketiga jenis derau tersebut. Untuk derau berfrekuensi rendah dan tinggi akan dirancang sebuah bandpass filter dan untuk derau akibat interferensi jala-jala akan dirancang sebuah comb filter.

2.2.2 Perancangan Bandpass Filter

Sinyal ECG memiliki rentang frekuensi antara 0.5 Hz hingga 20 Hz. Karenanya, bandpass filter yang dirancang memiliki frekuensi cutoff pada $\omega_1 = 0.5$ Hz dan $\omega_2 = 20$ Hz. Dengan mengatur frekuensi cutoff pada nilai tersebut, bandpass filter akan mampu menghilangkan derau berfrekuensi DC dan rendah, derau berfrekuensi tinggi, serta membantu meredam derau akibat interferensi jala-jala.

Sinyal ECG memiliki informasi dalam domain waktu. Karena itu, penting bagi filter untuk tidak memiliki ripple pada respons frekuensinya agar perubahan bentuk sinyal dalam domain waktu dapat diminimalkan. Untuk itu, dipilihlah filter Butterworth karena respons frekuensinya yang maximally flat atau dengan kata lain tidak memiliki ripple.

Setelah memilih orde filter 4 untuk lowpass dan highpass filter, dengan frekuensi cutoff di atas diperoleh pole-zero plot dari bandpass filter sebagai berikut



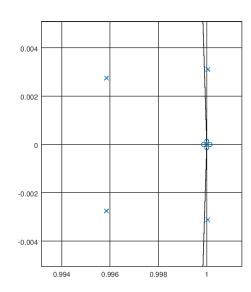


Figure 11: Pole-zero plot dari bandpass filter Butterworth orde 4 dengan $\omega_1=0.5~\mathrm{Hz}$ dan $\omega_2=20~\mathrm{Hz}$

Filter yang diperoleh memiliki delapan buah pole di sekitar $\omega = 0$ dan delapan buah zero dengan empat buah zero di sekitar $\omega = 0$ dan empat buah zero di $\omega = \pi$.

Filter ini memiliki respons frekuensi sebagai berikut:

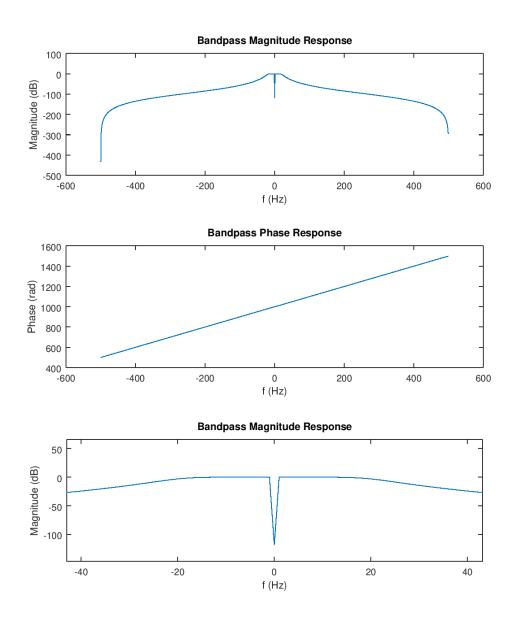


Figure 12: Respons frekuensi bandpass filter Butterworth orde 4 dengan $\omega_1 = 0.5$ Hz dan $\omega_2 = 20$ Hz

Dari plot respons frekuensi bandpass filter, terlihat bahwa bandpass filter berperilaku seperti seharusnya dan memang memiliki frekuensi cutoff pada $\omega_1 = 0.5$ Hz dan $\omega_2 = 20$ Hz. bandpass filter melemahkan dengan tajam komponen sinyal berfrekuensi di bawah 0.5 Hz dan melemahkan secara relatif tidak terlalu tajam komponen sinyal berfrekuensi di atas 20 Hz.

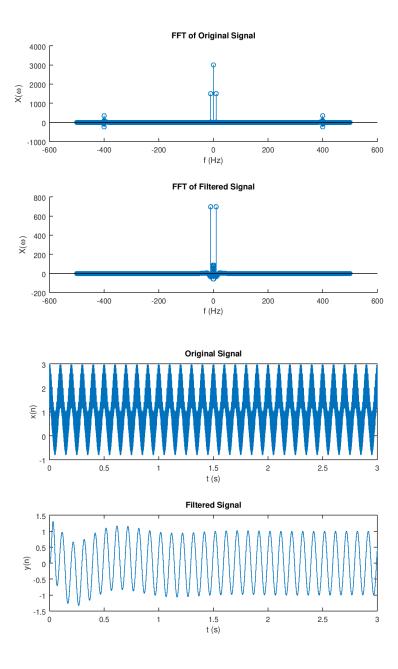


Figure 13: Hasil uji coba filter bandpass pada sinyal cosinus gabungan frekuensi 0.01 Hz, 10 Hz, dan 400 Hz dan FFT-nya

Untuk menguji coba filter ini, digunakan sebuah sinyal input yang terdiri atas tiga buah sinyal cosinus yang digabungkan, masing-masing berfrekuensi 0.01 Hz, 10 Hz, dan 400 Hz. Seperti yang terlihat pada hasil FFT dari sinyal, filter berhasil meredam komponen cosinus dengan frekuensi 0.01 Hz dan 400 Hz, menyisakan komponen cosinus yang memiliki frekuensi pada passband dari filter, yakni pada 10 Hz.

Pada awal sinyal hasil filter pada domain waktu, tampak sedikit fluktuasi baseline dari sinyal. Hal ini dikarenakan proses filtering yang dilakukan mengasumsikan kondisi rileks, sehingga butuh waktu agar komponen cosinus berfrekuensi rendah hilang. Selain itu, juga tampak bahwa jitter pada sinyal, yang disebabkan oleh komponen cosinus berfrekuensi tinggi, hilang pada sinyal hasil filtering. Setelah beberapa saat, sinyal hasil filtering berbentuk cosinus dengan frekuensi 10 Hz murni, seperti yang diharapkan.

2.2.3 Perancangan Comb Filter

Berdasarkan hasil analisis sinyal pada topik 1, diperoleh bahwa sinyal sampel ECG yang diberikan memiliki derau akibat interferensi jala-jala pada frekuensi 60 Hz beserta harmonisanya. Untuk menghilangkan derau tersebut, dirancang sebuah *notch filter* untuk setiap frekuensi harmonisa dari frekuensi jala-jala. Karena itu, diperlukan notch filter sejumlah

$$n = \frac{F_s}{f_{jala-jala}} = \frac{1000}{60} = 16 \tag{16}$$

Sehingga akan diperoleh comb filter dengan 32 buah notch, 32 buah pole dan 32 buah zero pada sudut kelipatan

$$\omega = \frac{f_{jala-jala}}{F_s} = \frac{60}{1000} = 0.06 \text{ /siklus} = 0.3769 \text{ rad/s}$$
 (17)

Dengan mengambil jarak pole dari origin sebesar r = 0.995, diperoleh pole-zero plot berikut

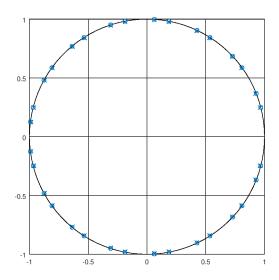


Figure 14: Pole-zero plot dari comb filter

Filter ini memiliki respons frekuensi sebagai berikut

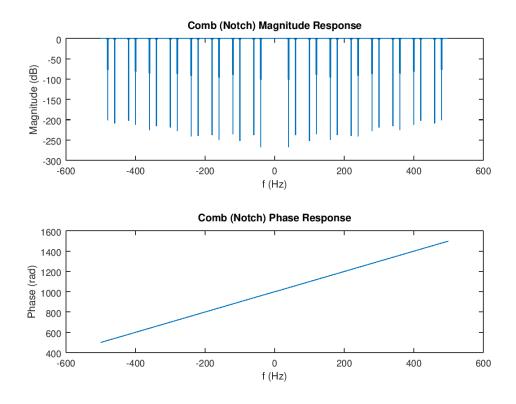


Figure 15: Respons frekuensi dari comb filter

Pada respons magnituda dari filter, terdapat 32 buah *notch* pada frekuensi 60 Hz beserta dengan kelipatannya. *Notch* pada frekuensi lebih dari setengah *sample frequency*, 500 Hz, mengalami *frequency folding* ke frekuensi di bawah 500 Hz.

Meskipun merupakan filter IIR, respons fasa dari *comb filter* yang diperoleh bersifat linear. Sifat ini penting karena sinyal ECG memiliki informasi dalam *domain* waktu. Respons fasa yang linear menggeser tiap komponen frekuensi dari sinyal ECG sejauh suatu besaran waktu yang sama besar di *domain* waktu sehingga bentuk dari sinyal akan terjaga.

Untuk menguji filter yang dirancang, diberikan sinyal *input* yang terdiri atas penjumlahan tiga buah sinyal cosinus berfrekuensi masing-masing 10 Hz, 60 Hz, dan 120 Hz. Pemilihan frekuensi komponen sinyal cosinus ini dikarenakan frekuensi 10 Hz termasuk dalam rentang frekuensi *passband* dari filter, sedangkan frekuensi 60 Hz dan 120 Hz merupakan frekuensi salah satu *notch* dari filter.

Berikut adalah hasil pengujian comb filter dengan sinyal input tersebut

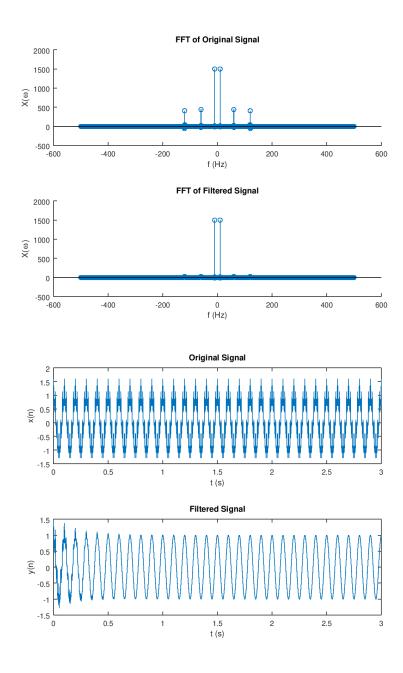


Figure 16: Hasil uji coba comb filter pada sinyal cosinus gabungan frekuensi 10 Hz, 60 Hz, dan 120 Hz dan FFT-nya

Hasil FFT dari sinyal *input* dan sinyal yang telah difilter menunjukkan bahwa *notch* pada frekuensi 60 Hz dan 120 Hz bekerja dengan efektif untuk menghilangkan komponen frekuensi tersebut dari sinyal gabungan. Kemudian, terlihat bahwa komponen frekuensi 10 Hz dari sinyal gabungan tidak mengalami perubahan magnituda. Hal ini menunjukkan bahwa *comb filter* tidak meredam komponen frekuensi pada rentang frekuensi *passband*-nya.

Pada sinyal domain waktu, tampak bahwa seiring berjalannya waktu, sinyal berbentuk cosinus murni berfrekuensi 10 Hz. Hal ini menunjukkan bahwa comb filter bekerja seperti seharusnya. Namun, pada awalnya, sinyal hasil filtering terlihat mengandung derau. Sama seperti pada pengujian bandpass filter, hal ini dikarenakan proses filtering mengasumsikan kondisi awal rileks, sedangkan kondisi awal sebenarnya tidak demikian.

2.3 Hasil dan Pembahasan

Diberikan dua sinyal sampel ECG yang dianalisis pada topik 1. Kedua sinyal sampel ECG tersebut akan difilter dengan kedua filter yang telah dirancang pada bagian sebelumnya yang dirangkai secara kaskade. Berikut adalah PSD sinyal mentah dan sinyal hasil proses *filtering* yang dilakukan pada sinyal sampel ECG 1

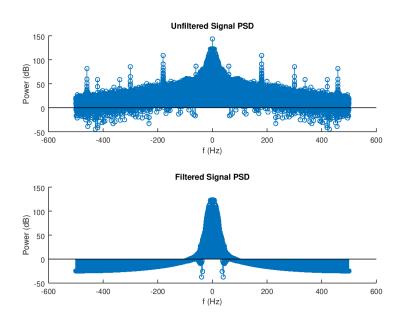


Figure 17: PSD hasil proses filtering terhadap sinyal sampel ECG 1

Sebelum dilakukan proses *filtering*, PSD sinyal memiliki banyak lonjakan daya pada frekuensi jala-jala dan kelipatannya serta pada frekuensi rendah. Selain itu, daya dari sinyal tersebar pada seluruh rentang frekuensi yang ada.

Setelah mengalami proses filtering, lonjakan daya pada frekuensi jala-jala dan kelipatannya hilang. Hal ini dikarenakan penggunaan comb filter yang meredam komponen frekuensi jala-jala dan kelipatannya dari sinyal dan sesedikit mungkin memengaruhi daerah di sekitarnya. Kemudian, peredaman komponen frekuensi jala-jala dan kelipatannya turut dibantu oleh penggunaan bandpass filter yang memiliki frekuensi cutoff lowpass pada frekuensi 20 Hz, lebih rendah dibandingkan harmonisa pertama dari frekuensi jala-jala yakni 60 Hz sehingga seluruh harmonisa dari frekuensi jala-jala

turut teredam. Hasil dari peredaman ini tampak pada PSD sinyal yang telah melewati proses *filtering* yang halus dan tidak memiliki lonjakan daya pada frekuensi tertentu.

Selain itu, setelah mengalami proses *filtering*, lonjakan daya pada frekuensi rendah dan frekuensi DC dan sebaran daya pada frekuensi tinggi turut hilang. Hal ini dikarenakan penggunaan *bandpass filter* yang memblok komponen sinyal berfrekuensi di bawah 0.5 Hz dan di atas 20 Hz. Akibatnya, derau frekuensi rendah hilang dan derau pada frekuensi tinggi diredam sehingga diperoleh PSD sinyal yang terkonsentrasi pada rentang frekuensi sinyal ECG, yakni dari 0.5 Hz hingga 20 Hz seperti yang diharapkan.

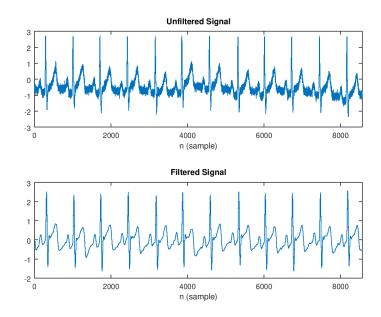


Figure 18: Hasil proses filtering terhadap sinyal sampel ECG 1 dalam domain waktu

Sinyal dalam domain waktu sebelum proses filtering tampak memiliki sedikit pergeseran baseline dan mengalami banyak jitter. Setelah mengalami proses filtering, diperoleh sinyal dengan baseline yang relatif lebih sedikit. Selain itu, sinyal hasil proses filtering mengalami jitter yang jauh lebih sedikit atau bahkan tidak ada, dan diperoleh sinyal yang sangat halus sesuai dengan template sinyal ECG.

Kemudian, berikut adalah PSD sinyal mentah dan sinyal hasil proses filtering yang dilakukan pada sinyal sampel ECG 2

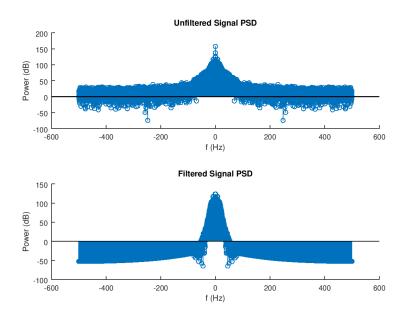


Figure 19: PSD hasil proses filtering terhadap sinyal sampel ECG 2

Berbeda dengan sampel sebelumnya, PSD sampel ECG 2 tidak memiliki lonjakan daya yang terlihat pada frekuensi jala-jala dan harmonisanya, namun PSD sampel ECG 2 memiliki derau berfrekuensi rendah yang jauh lebih kuat dibandingkan sampel sebelumnya. Seperti pada sampel sebelumnya, setelah mengalami proses filtering, berkat bandpass filter, tampak bahwa derau berfrekuensi rendah mengalami peredaman dan memiliki daya yang wajar seperti pada frekuensi di sekitarnya. Daya yang sebelumnya tersebar pada seluruh rentang frekuensi pun kini menjadi terkonsentrasi pada rentang frekuensi sinyal ECG saja, yakni pada 0.5 Hz hingga 20 Hz seperti yang diharapkan.

Dalam domain waktu, perbedaan antara sinyal sampel ECG 2 mentah dengan sinyal hasil proses filtering tampak jelas. Pada sinyal hasil proses filtering, tidak terdapat pergeseran baseline yang berarti dibandingkan dengan sinyal sampel mentah yang mengalami pergeseran baseline yang ekstrem. Hal ini disebabkan komponen berfrekuensi rendah dari sinyal mentah telah diredam oleh bandpass filter. Kemudian, jitter yang muncul pada sinyal mentah pun tidak ditemukan pada sinyal hasil proses filtering. Hal ini dikarenakan komponen berfrekuensi tinggi dari sinyal telah diredam pula oleh bandpass filter, menyisakan komponen berfrekuensi dalam rentang frekuensi sinyal ECG, sehingga diperoleh bentuk sinyal ECG yang menyerupai template.

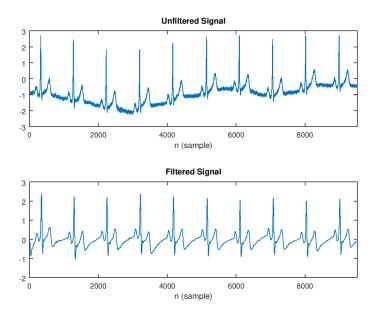


Figure 20: Hasil proses filtering terhadap sinyal sampel ECG 2 dalam domain waktu

2.4 Kode

Berikut adalah kode *Octave* yang digunakan pada topik 2. Ketika dijalankan, kode ini akan menampilkan **pole-zero plot** filter yang digunakan, **respons frekuensi** filter yang digunakan, **PSD** sinyal sebelum dan sesudah proses *filtering*, serta **sinyal dalam** *domain* **waktu** sebelum dan sesudah proses *filtering* dari kedua buah sinyal yang diberikan.

Kode ini menggunakan package signal untuk menampilkan pole-zero plot dari filter yang dirancang. Selain itu, kode ini tidak membutuhkan package eksternal lainnya. Perancangan persamaan perbedaan dari comb filter dan bandpass filter pada kode ini diimplementasikan dengan fungsi buatan sendiri bernama design_comb dan design_butterworth_bandpass. Selain itu, kode ini menggunakan built-in function fft, fftshift, abs, unwrap, filter, freqz, dan conv.

Listing 2: Kode Octave untuk Topik 2: Sistem Sebagai Filter

```
1 %{
2    Tugas Besar EB3102 - Pengolahan Sinyal Biomedika
3    Irfan Tito Kurniawan
4    NIM 18317019
5
6    Topik 2 - Sistem sebagai Filter
7
8    Built-in functions:
9    - fft
```

```
- fftshift
10
           - abs
11
           - unwrap
12
           - filter
13
           - freqz
14
           - conv
15
           - zplane (pkg signal)
16
  응}
17
18
  % Clear the screen, clean all the variables, close all windows
  clear; clc; close all;
  % Load signal for zplane function
  pkg load signal
   응{
25
       Function definitions:
26
           - design_notch: to design notch at a certain frequency
           - design_comb: to design comb at a certain frequency multiples
           - design_butterworth_lowpass: to design a nth order butterworth LPF
           - design_butterworth_highpass: to design a nth order butterworth HPF
           - design_butterworth_bandpass: to design a nth order butterworth BPF
  응}
  % Second order notch filter difference equation generator
  function [b, a] = design_notch(notch_frequency, max_frequency, ...
      pole_distance_from_origin)
       notch_frequency_ratio = notch_frequency / max_frequency;
36
       cos_omega = cos(notch_frequency_ratio * pi);
37
38
       % Difference equation
39
40
       a_0 = 1;
       a_1 = -2 * pole_distance_from_origin * cos_omega;
41
       a_2 = pole_distance_from_origin .^ 2;
42
       b_0 = 1;
43
       b_1 = -2 * cos_omega;
44
       b_2 = 1;
45
46
       % Multiply with this so the gain is 1 at the passband
47
       b = ((pole_distance_from_origin .^2 + (2 * pole_distance_from_origin) + 1) / ...
48
           4) .* [b_0, b_1, b_2];
       a = [a_0, a_1, a_2];
49
  end
50
51
  function [b, a] = design_comb(natural_frequency, sample_frequency, ...
      pole_distance_from_origin)
       b = [1];
53
```

```
a = [1];
54
55
       % Calculate the needed notch amount
56
       max_frequency = sample_frequency / 2;
57
       frequency_ratio = natural_frequency / sample_frequency;
58
       notch_amount = floor(1 / frequency_ratio);
59
60
61
       % Convolve all the notch filter difference equation
       for i = 1:notch_amount
62
            [dummy_b, dummy_a] = design_notch(i * natural_frequency, max_frequency, ...
63
               pole_distance_from_origin);
           b = conv(b, dummy_b);
64
65
           a = conv(a, dummy_a);
       end
66
  end
67
68
   % Butterworth lowpass filter difference equation generator
   function [b, a] = design_butterworth_lowpass(n, cutoff_frequency, sample_frequency)
       a = [1];
71
       b = [1];
72
73
       % Constant for discretization
       gamma_const = cot(pi * cutoff_frequency / sample_frequency);
75
76
       if mod(n, 2) == 0
77
           for k = 0:(n / 2) - 1
78
                % Constant for each pole
79
                alpha_const = 2 * cos(2 * pi * (2 * k + n + 1) / (4 * n));
80
                dummy_a = [gamma_const .^ 2 - (alpha_const * gamma_const) + 1, -2 * ...
81
                    (gamma\_const .^2) + 2, ...
                    gamma_const .^ 2 + (alpha_const * gamma_const) + 1];
82
83
                a = conv(a, dummy_a);
84
                dummy_b = [1, 2, 1];
85
                b = conv(b, dummy_b);
86
87
           end
       else
88
           for k = 0: ((n - 1) / 2) - 1
89
                alpha_const = 2 * cos(2 * pi * (2 * k + n + 1) / (4 * n));
90
                dummy_a = [gamma\_const .^2 - (alpha\_const * gamma\_const) + 1, -2 * ...
91
                    (gamma\_const .^2) + 2, ...
                    gamma_const .^ 2 + (alpha_const * gamma_const) + 1];
92
                a = conv(a, dummy_a);
93
94
                dummy_b = [1, 2, 1];
95
               b = conv(b, dummy_b);
96
           end
97
```

```
98
            dummy_a = [gamma_const + 1, 1 - gamma_const];
99
            a = conv(a, dummy_a);
100
101
            dummy_b = [1, 1];
102
            b = conv(b, dummy_b);
103
104
        end
105
   end
106
    % Butterworth highpass filter difference equation generator
107
    function [b, a] = design_butterworth_highpass(n, cutoff_frequency, sample_frequency)
108
        % Use lowpass filter generator to get the poles
109
110
        [b, a] = design_butterworth_lowpass(n, cutoff_frequency, sample_frequency);
111
112
        gamma_const = cot(pi * cutoff_frequency / sample_frequency);
113
        % Redefine the zeros
114
115
        b = [1];
116
        for k = 1:n
117
118
            dummy_b = gamma_const .* [1, -1];
            b = conv(b, dummy_b);
119
120
        end
121
   end
122
    % Butterworth bandpass filter difference equation generator
123
    function [b, a] = design_butterworth_bandpass(n_lower, n_upper, ...
        cutoff_frequency_lower, cutoff_frequency_upper, sample_frequency)
        % Generate lowpass and highpass filter difference equation
125
        [b_low, a_low] = design_butterworth_lowpass(n_upper, cutoff_frequency_upper, ...
126
            sample_frequency);
127
        [b_high, a_high] = design_butterworth_highpass(n_lower, ...
            cutoff_frequency_lower, sample_frequency);
128
        % Combine both filters into one
129
130
        b = conv(b_low, b_high);
        a = conv(a_low, a_high);
131
   end
132
133
   % Signal processing
134
   % Open the file
135
   filename_1 = "psb_ecg1.dat";
136
   filename_2 = "psb_ecg2.dat";
137
138
   x_1 = load(filename_1);
139
140
   x_2 = load(filename_2);
141
```

```
142 % Signal properties
143 sample_frequency = 1000;
144 power_supply_frequency = 60;
   max_frequency = sample_frequency / 2;
145
146
   signal_length_1 = length(x_1);
147
   n_1 = [0 : signal_length_1 - 1];
148
149
   signal_length_2 = length(x_2);
150
   n_2 = [0 : signal_length_2 - 1];
151
152
   % Generate the FFT and the PSD (in dB) of the signal
153
154 x_1_fft = fftshift(fft(x_1));
   x_1-psd = 20 * log10(abs(x_1-fft) .^ 2);
155
156
   x_2_{fft} = fftshift(fft(x_2));
157
   x_2-psd = 20 * log10(abs(x_2-fft) .^ 2);
158
159
   % Comb Filter
160
   pole_distance_from_origin = 0.995;
   [b_comb, a_comb] = design_comb(power_supply_frequency, sample_frequency, ...
       pole_distance_from_origin);
163
   figure;
165
   zplane(b_comb, a_comb)
166
   % Plot the comb filter's frequency response
    [h_comb, w_comb] = freqz(b_comb, a_comb, sample_frequency, 'whole', ...
168
       sample_frequency);
169
   h_comb = fftshift(h_comb);
170
   w_comb = fftshift(w_comb);
171
172
173 figure;
174 subplot (2, 1, 1);
175 plot(-max_frequency:max_frequency - 1, 20 * log10(abs(h_comb)));
176 xlabel('f (Hz)');
177 ylabel('Magnitude (dB)');
178 title('Comb (Notch) Magnitude Response');
179 subplot(2, 1, 2);
180 plot(-max_frequency:max_frequency - 1, unwrap(w_comb));
181 xlabel('f (Hz)');
182 ylabel('Phase (rad)');
183 title('Comb (Notch) Phase Response');
184
185 % Bandpass Filter
186 high_pass_frequency = 0.5;
```

```
187 low_pass_frequency = 20;
   bandpass_order = 4;
188
189
    [b_bandpass, a_bandpass] = design_butterworth_bandpass(bandpass_order, ...
190
       bandpass_order, ...
        high_pass_frequency, low_pass_frequency, sample_frequency);
191
192
193
   figure;
   zplane(b_bandpass, a_bandpass)
194
195
   % Plot the bandpass filter's frequency response
196
    [h_bandpass, w_bandpass] = freqz(b_bandpass, a_bandpass, sample_frequency, ...
197
        'whole', sample_frequency);
198
   h_bandpass = fftshift(h_bandpass);
199
   w_bandpass = fftshift(w_bandpass);
200
201
202 figure;
203 subplot(2, 1, 1);
204 plot(-max_frequency:max_frequency - 1, 20 * log10(abs(h_bandpass)));
205 xlabel('f (Hz)');
206 ylabel('Magnitude (dB)');
207 title('Bandpass Magnitude Response');
208 subplot (2, 1, 2);
209 plot(-max_frequency:max_frequency - 1, unwrap(w_bandpass));
210 xlabel('f (Hz)');
211 ylabel('Phase (rad)');
212 title('Bandpass Phase Response');
213
214 % Filter out the power line harmonic noises
y_1 = filter(b_comb, a_comb, x_1);
y_2 = filter(b_comb, a_comb, x_2);
217
218 % Filter out high and DC frequencies
219 y_1 = filter(b_bandpass, a_bandpass, y_1);
220 y_2 = filter(b_bandpass, a_bandpass, y_2);
221
222 % Check the resulting signal's PSD
y_1 = fft = fftshift(fft(y_1));
y_1-psd = 20 * log10(abs(y_1-fft) .^ 2);
225
y_2 = y_2 = fft = fftshift(fft(y_2));
y_2 - y_2 - p_3 = 20 * log10(abs(y_2_fft) .^ 2);
228
229 % Plot time-domain signals
230 % ECG Sample 1
231 figure;
```

```
232 subplot (2, 1, 1);
233 plot(n_1, x_1);
234 xlabel('n (sample)');
235 title('Unfiltered Signal');
236 xlim([0, signal_length_1]);
237
238 subplot(2, 1, 2);
239 plot(n_1, y_1);
240 xlabel('n (sample)');
241 title('Filtered Signal');
242 xlim([0, signal_length_1]);
244 figure;
245 subplot(2, 1, 1);
246 stem((n_1 / signal_length_1 * sample_frequency) - (sample_frequency / 2), x_1_psd);
247 xlabel('f (Hz)');
248 ylabel('Power (dB)')
249
   title('Unfiltered Signal PSD');
250
251 subplot (2, 1, 2);
252 stem((n_1 / signal_length_1 * sample_frequency) - (sample_frequency / 2), y_1_psd);
253 xlabel('f (Hz)');
254 ylabel('Power (dB)')
255 title('Filtered Signal PSD');
256
257 % ECG Sample 2
258 figure;
259 subplot (2, 1, 1);
260 plot(n_2, x_2);
261 xlabel('n (sample)');
262 title('Unfiltered Signal');
263 xlim([0, signal_length_2]);
264
265 subplot(2, 1, 2);
266 plot(n_2, y_2);
267 xlabel('n (sample)');
268 title('Filtered Signal');
   xlim([0, signal_length_2]);
269
270
271 figure;
272 subplot (2, 1, 1);
273 stem((n_2 / signal_length_2 * sample_frequency) - (sample_frequency / 2), x_2_psd);
274 xlabel('f (Hz)');
275 ylabel('Power (dB)')
276 title('Unfiltered Signal PSD');
277
278 subplot (2, 1, 2);
```

```
stem((n_2 / signal_length_2 * sample_frequency) - (sample_frequency / 2), y_2_psd);
280 xlabel('f (Hz)');
281 ylabel('Power (dB)')
282 title('Filtered Signal PSD');
```

References

- [ASSK14] U Rajendra Acharya, Jasjit Suri, Jos Spaan, and S. Krishnan. Advances in Cardiac Signal Processing. 10 2014.
- [GS12] Mack Grady and Surya Santoso. Understanding power system harmonics. 2012.
- [OH18] Alan Oppenheim and Peter Hagelstein. Signals, Systems and Inference. Massachusetts Institute of Technology: MIT OpenCourseWare, 2018.
- [TWT84] Nitish V Thakor, John G Webster, and Willis J Tompkins. Estimation of QRS Complex Power Spectra for Design of a QRS Filter, volume BME-31. 11 1984.