Zadatak1 - Estimacija trajanja re i i pitch periode govornika

1.0 - Snimanje sekvence

```
Fs = 8000;
br_bita = 16;
br_kanala = 1;
audio_rec = audiorecorder(Fs, br_bita, br_kanala);
disp("Zapocnite govor.")
```

Zapocnite govor.

```
trajanje_sekvence = 8;
recordblocking(audio_rec, trajanje_sekvence);
disp("Kraj snimanja.")
```

Kraj snimanja.

```
play(audio_rec);
sekvenca = getaudiodata(audio_rec);
fajl = 'govorna_sekvenca_Tpitch.wav';
audiowrite(fajl,sekvenca, Fs)
% [sekvenca, Fs] = audioread('sekvenca.wav');
```

1.1 - Estimacija trajanja re i

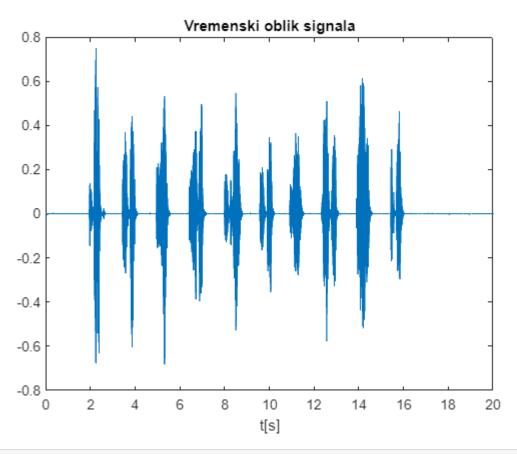
Prvi cilj ovog rada je odrediti po etak i kraj re i svake od snimljenih re i unutar date sekvence. Od svih mogu ih atributa signala koji nam mogu dati tu informaciju može se zaklju iti da je kratkovremenska energija i kratkovremenska brzina prolaska kroz nulu pogodne za detekciju po etka i kraja re i uprkos šumovitoj prirodi samog signala govora. Intuitivno to i ima smisla, s obzirom da o ekujemo da imamo neko brdašce energije u nekom rasponu vremena trajanja same re i; dok brzina prolaska kroz nulu nam govori kada imamo taj neki bazni, spoljni gausovski šum. Detektovanje, ili segementacija samih re i se radi na osnovu praga

Treba napomenuti da kratkovremenski u ovom kontekstu se odnosi na prozorsku funkciju koja odabira i skalira odre eni vremenski interval signala. Dalje su predstavljene definicije kratkovremenske energije i kratkovremenske brzine prolaska kroz nulu signala, respektivno:

STE[n] =
$$\sum_{k=-n+1}^{N} x[n]^2 h[n-k]$$

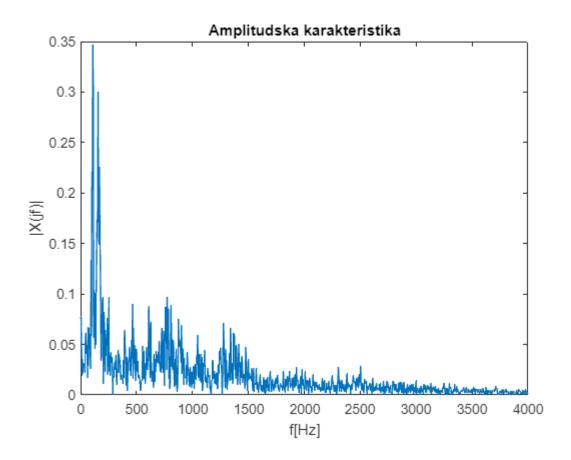
$$STZOR[n] = \frac{1}{N} \sum_{k=n+1}^{N} \frac{1}{2} |sgn(x[k]) - sgn(x[k-1])|$$

```
%Ucitavanje sekvence
[x, fs] = audioread('govorna_sekvenca.wav');
figure(1)
plot(1/fs:1/fs:length(x)/fs,x)
title('Vremenski oblik signala')
xlabel('t[s]')
```



```
N = 2048;
X = fft(x,N);
Xa = abs(X(1:N/2+1));

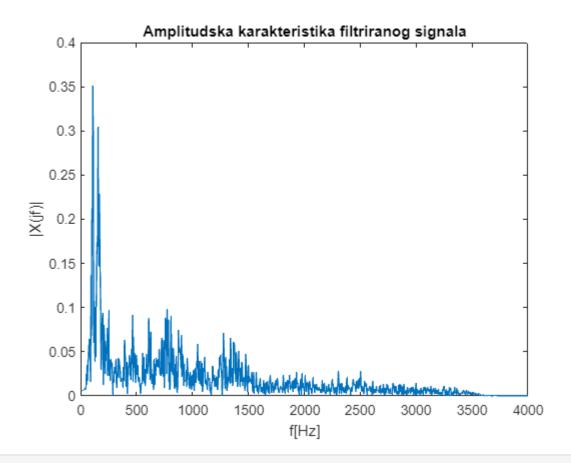
figure(2)
plot(0:fs/N:fs/2,Xa)
xlabel('f[Hz]')
ylabel('|X(jf)|')
title('Amplitudska karakteristika')
```



```
%% Filtriranje signala
Wn = [60 3500]/(fs/2); % fs/2 normalizacija zbog digitalnog filtra
[B,A] = butter(6,Wn,'bandpass');

xf = filter(B,A,x); % filtrirani signal

X = fft(xf,N);
Xf = abs(X(1:N/2+1));
figure(3)
plot(0:fs/N:fs/2,Xf)
xlabel('f[Hz]')
ylabel('[X(jf)]')
title('Amplitudska karakteristika filtriranog signala')
```

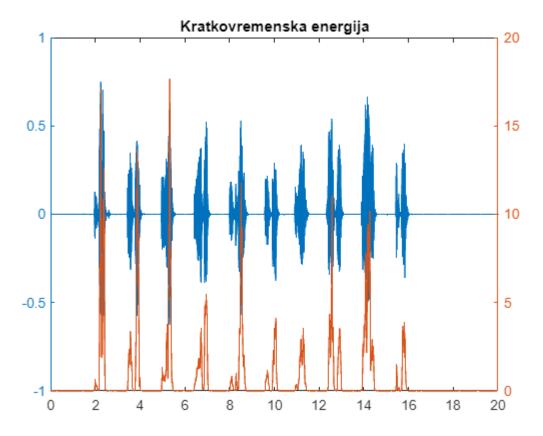


```
wl = 20e-3*fs;

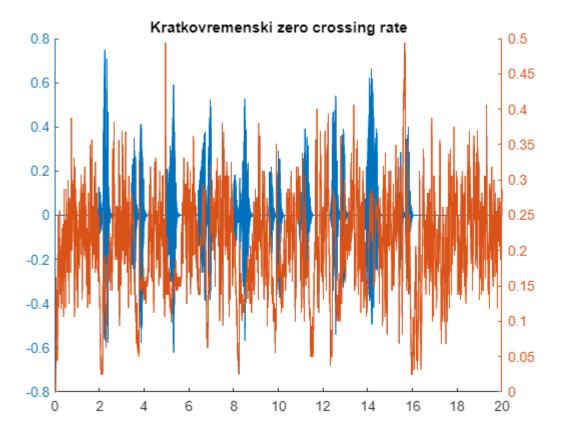
E = zeros(size(xf)); % KVE - kratkovremenska energija
Z = zeros(size(xf)); % ZCR - zero crossing rate
for i = wl:length(xf)
    rng = (i - wl + 1):i-1;
    E(i) = sum(xf(rng).^2);
    Z(i) = sum(abs(sign(xf(rng + 1)) - sign(xf(rng))));
end

Z = Z/wl/2;
time = 1/fs:1/fs:length(E)/fs;

figure(5)
plotyy(time,xf,time,E)
title('Kratkovremenska energija')
```



```
figure(6)
plotyy(time,xf,time,Z)
title('Kratkovremenski zero crossing rate')
```



Bitno je iskomentarisati dati proces segementacije. Ranije je predo eno da su nam bitni segmenti kratkovremenske energije koji ine neku vrstu grupacije, "brda". Centar tih brda se nalaze sa samo gornjim pragom; što ini inicijalnu segmentaciju. Širina brdašca se dobija tako što se inicijalna segmentacija širi i zauzima iterativno odbirke dokle god je kratkotrajna energija manja ve a od donjeg praga. Što ini drugi korak segmentacije re i. Prema dobijenim rezultatima može se zaklju iti da je ovaj proces itekako zadovoljavaju .

```
% Segmentacija

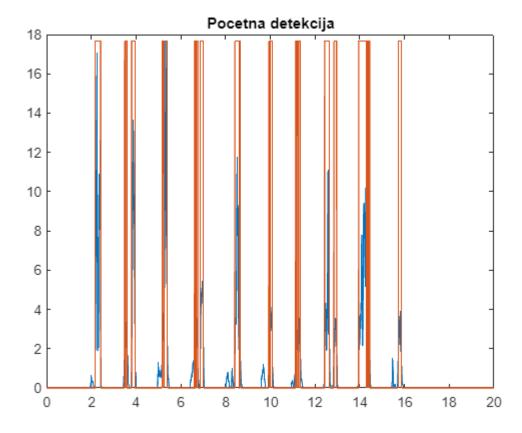
ITU = 0.1*max(E);

ITL = 0.0001*max(E);

% pravimo niz pocetaka i kraja reci

pocetak = [];
kraj = [];

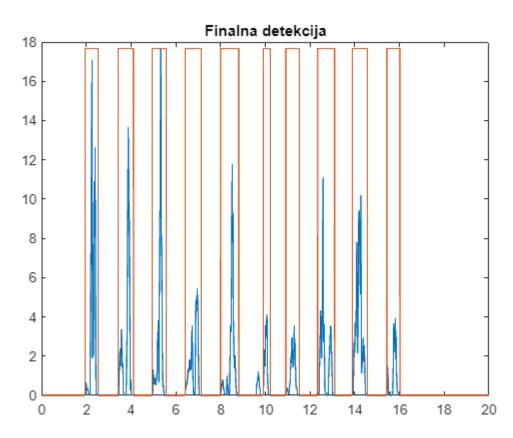
% poredjenje sa vecim pragom ITU
for i = 2:length(E)
   if E(i) > ITU && E(i-1) < ITU
        pocetak = [pocetak i];</pre>
```



```
% vidimo da su detektovane 3 reci, a slusanjem zakljucujemo da su u pitanju
% 2 reci

for i = 1:length(pocetak)
    pomeraj = pocetak(i);
    while E(pomeraj)>ITL
        pomeraj = pomeraj - 1;
    end
    pocetak(i) = pomeraj; % azuriramo pocetak reci
```

```
end
for i = 1:length(kraj)
    pomeraj = kraj(i);
    while E(pomeraj)>ITL
        pomeraj = pomeraj + 1;
    end
    kraj(i) = pomeraj; % azuriramo pocetak reci
end
% uklanjanje duplikata (sada smo spojili dve reci tako sto one imaju isti
% pocetak i kraj, ali oni su duplikati)
pocetak = unique(pocetak);
kraj = unique(kraj);
rec = zeros(1,length(E));
for i = 1:length(pocetak)
    rec(pocetak(i):kraj(i)) = max(E);
end
figure(8)
plot(time,E,time,rec)
title('Finalna detekcija') % nakon poredjenja sa nizim pragom ITL
```



```
%% Preslusavanje reci
for i = 1:length(pocetak)
    sound(xf(pocetak(i):kraj(i)),fs);
    pause()
end
```

1.2 - Estimacija pitch periode

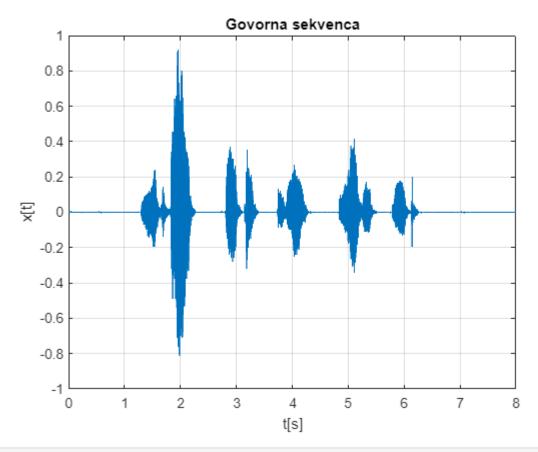
Pitch perioda predstavlja periodu oscilacija glasnih žica govornika - periodi nu pobudu. Projektant je odlu io da koristi re i sa puno samoglasnika radi ve eg udela signala same pitch periode u "sirovom" signalu. Bi e koriš ene dve metode za estimaciju pitch periode signala; metod paralelnog procesiranja i autokorelaciona metoda.

Metod paralelnog procesiranja funkcioniše tako što se formira šest impulsa na osnovu lokalnih minimuma i maksimuma datog signala, što u neku ruku ima smisla. Potrebno je izvu i informaciju o sporopromenljivom nose em signalu same pobude, što se može izvu i iz specifi nih kombinacija ekstrema samog signala. Te povorke impulsa ulaze u dalju obradu gde se nakon odre enog blanking perioda traži presek opadaju e eksponencijalne funkcije i narednog impulsa u datoj povorci impulsa, ime se odre uje jedna procena pitch periode. Za kona nu estimaciju se uzima i prethodna vrednost estimacije pitch periode uz novodobijenih šest estimacija pitch periode, gde se za kona nu estimaciju obi no primenjuje medijanski estimator.

Autokorelacioni metod se zasniva na injenici da ukoliko je signal x[n] periodi an sa periodom P, sledi i da e autokoeralcija R_{xx} , biti periodi na sa periodom P. U literaturi se obi no primenjuje i nelinearna transformacija signala(kliping), da bi se poboljšala estimacija pitch periode.

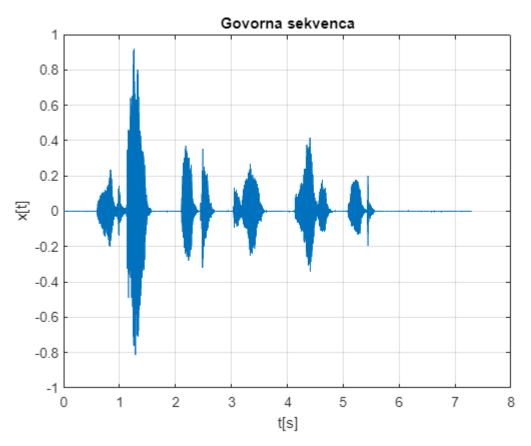
1.2.1 - Metoda paralelnog procesiranja

```
% Ucitavanje sekvence
[x, fs] = audioread('govorna_sekvenca_Tpitch.wav');
figure()
plot(0:1/fs:(length(x)-1)/fs,x);
title('Govorna_sekvenca');
xlabel('t[s]'); ylabel('x[t]'); grid on;
```

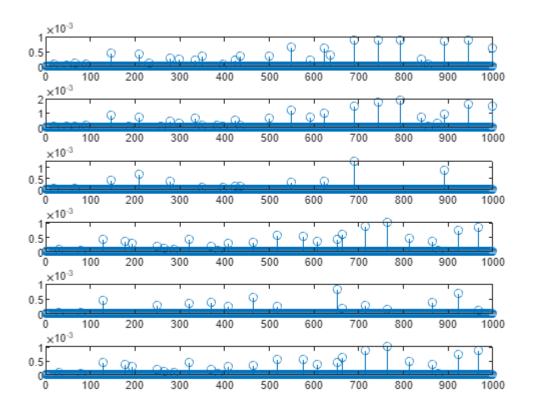


```
%% Grubo odsecanje tisine

start_time = 0.7*fs;
x = x(start_time:end);
figure()
plot(0:1/fs:(length(x)-1)/fs,x);
title('Govorna sekvenca');
xlabel('t[s]'); ylabel('x[t]'); grid on;
```

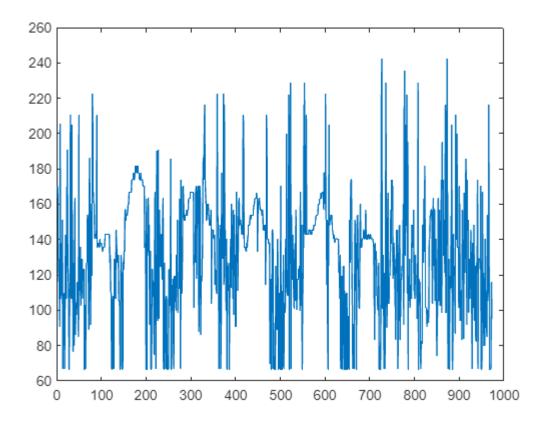


```
%% Filtriranje - bitno je da lepo isfiltriramo za dobre rezultate
Wn = [90 \ 450]/(fs/2); % normalizujemo!
[B, A] = butter(6, Wn, 'bandpass');
x = filter(B,A,x);
%% Pravljenje sekvenci (m1, ... m6)
[m1, m2, m3, m4, m5, m6] = sekvence(x);
figure()
subplot(611)
stem(m1(1:1000));
subplot(612)
stem(m2(1:1000));
subplot(613)
stem(m3(1:1000));
subplot(614)
stem(m4(1:1000));
subplot(615)
stem(m5(1:1000));
subplot(616)
stem(m6(1:1000));
```



```
%% Procena pitch frekvencije

N = length(x);
[pt1, pt2, pt3, pt4, pt5, pt6, pt] = procena_periode(fs, N, m1, m2, m3, m4, m5, m6);
figure()
plot(1./pt)
```

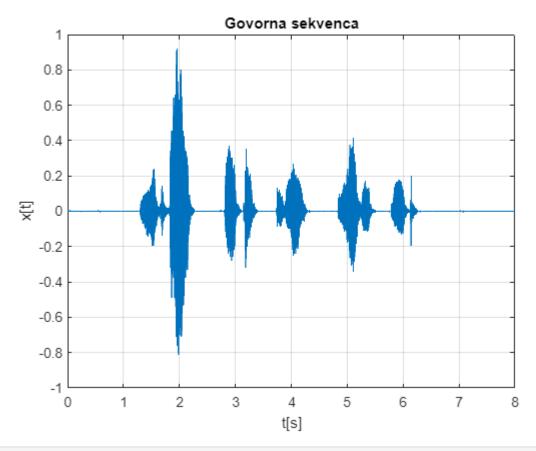


Procenjena frekvencija glasa i jeste u teorijskom rangu koji je predvidjen za muskarca. Postoji odre ena šumovistost dobijene estimacije, što bi potencijalno moglo da se otkloni sa dužim trajanjem blanking periode.

1.2.2 - Autokorelaciona metoda

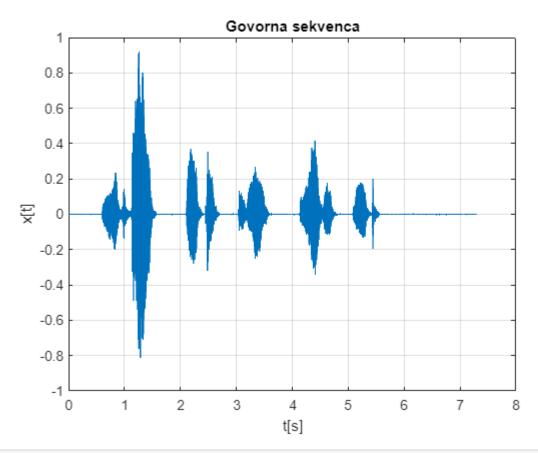
```
% Ucitavanje sekvence

[x, fs] = audioread('govorna_sekvenca_Tpitch.wav');
figure()
plot(0:1/fs:(length(x)-1)/fs,x);
title('Govorna_sekvenca');
xlabel('t[s]'); ylabel('x[t]'); grid on;
```



```
%% Grubo odsecanje tisine

start_time = 0.7*fs;
x = x(start_time:end);
figure()
plot(0:1/fs:(length(x)-1)/fs,x);
title('Govorna sekvenca');
xlabel('t[s]'); ylabel('x[t]'); grid on;
```

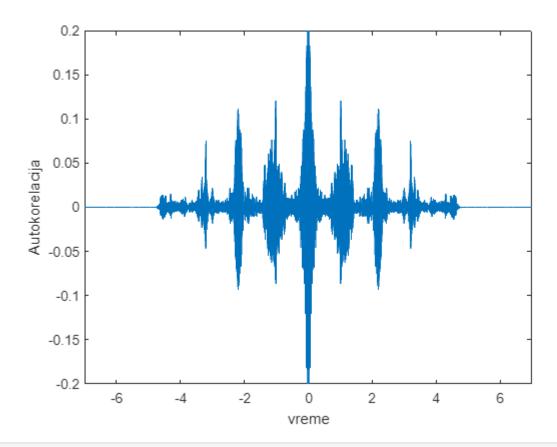


```
%% Filtriranje - bitno je da lepo isfiltriramo za dobre rezultate
Wn = [90 450]/(fs/2); % normalizujemo!
[B, A] = butter(6,Wn,'bandpass');
x = filter(B,A,x);
```

Racunanje autokorelacije:

```
[autocor,lags] = xcorr(x,3*7*fs,'coeff');

plot(lags/fs,autocor)
xlabel('vreme')
ylabel('Autokorelacija')
axis([-7 7 -0.2 0.2])
```



Posmatraju i dobijenu funckiju autokorelacije i traženjem prose nog rastojanja u lokacijama peakova funkcije može se izvu i periodi nost dela signala koje sa injavaju same re i. Zatim se ta vrednost u broju odbiraka množi sa $\frac{1}{f_s}$; što proizilazi is teorijskih razmatranja o obliku autokorelacione funkcije periodi nog signala.

Dobijena vrednost pitch periode nije baš zadovoljavaju a, ali je barem u redu veli ine o ekivane vrednosti za pitch periodu. Treba obraditi pažnju na koji na in obra ujemo autokorelacionu funkciju, s obzirom da autokorelaciona funkcija "vadi" sve mogu e periodi nosti signala; zbog ega i jeste koristan alat za analize periodi nosti signala.

```
[pksh,lcsh] = findpeaks(autocor);
T_pitch = mean(diff(lcsh))/fs

T_pitch = 0.0033
```

Bonus: Periodi nost same povorke re i

```
[pklg,lclg] = findpeaks(autocor, ...
    'MinPeakDistance',ceil(short)*fs,'MinPeakheight',0.05);
long = mean(diff(lclg))/fs
```

long = 1.0673