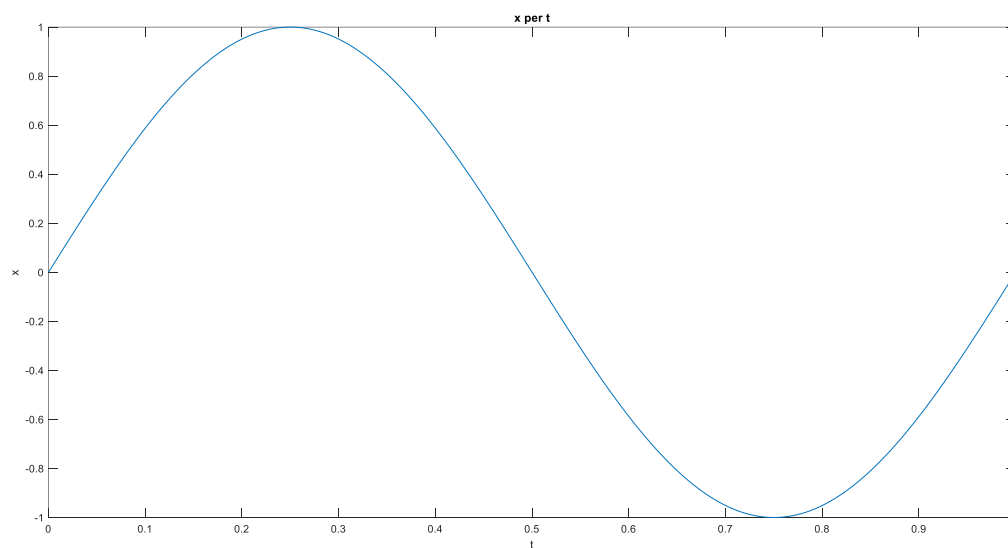


بخش دوم

```
clc, clearvars, close all;  
load('p2.mat')
```

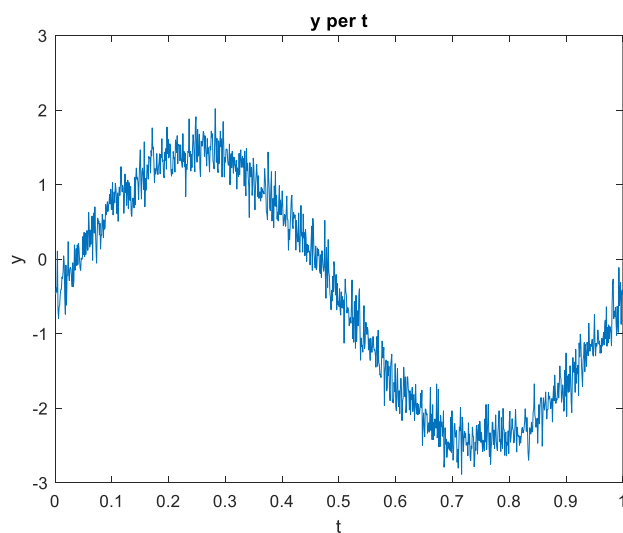
(۱-۲)

```
%% 2 - 1  
figure;  
plot(t, x);  
xlabel("t"), ylabel("x"), title("x per t");
```



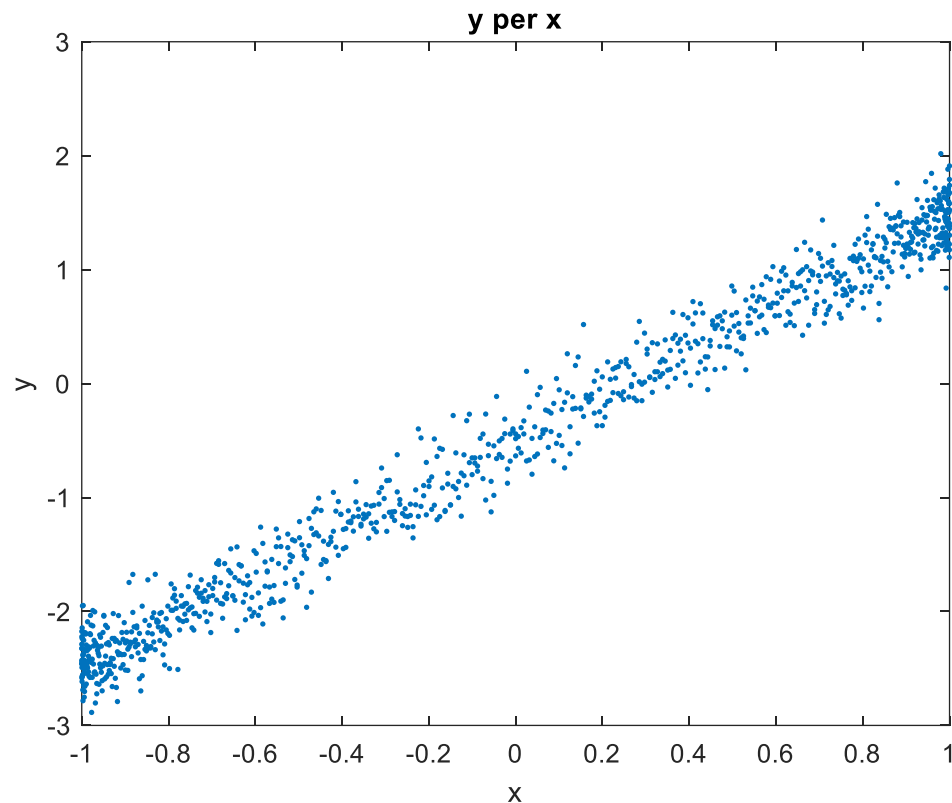
(۲-۲)

```
%% 2 - 2  
figure;  
plot(t, y);  
xlabel("t"), ylabel("y"), title("y per t");
```



۳-۲) از آنجایی که می‌دانیم رابطه ی  $y$  بر حسب  $x$  خطی می‌باشد، و به صورت  $y = \alpha x + \beta$  می‌باشد، بنابراین شیب خط برابر  $\alpha$  و عرض از مبدا آن برابر  $\beta$  می‌باشد.

```
%% 2 - 3
figure;
plot(x, y, '.');
xlabel("x"), ylabel("y"), title("y per x");
```



۴-۲) برای محاسبه ی  $\alpha$  و  $\beta$  باید با استفاده از مشتق گیری ضمنی از تابع  $f(a, \beta) = \sum_t (y_t - (\alpha x_t + \beta))^2$  می‌توانیم  $\alpha$  و  $\beta$  را حساب کنیم.

$$\frac{\partial}{\partial \beta} f = 0 \rightarrow \sum_t y_t - (\alpha x_t + \beta) = 0 \rightarrow y_{\text{sum}} - \alpha x_{\text{sum}} - t \cdot \beta = 0 \rightarrow \beta = y_{\text{avg}} - \alpha x_{\text{avg}}$$

$$\frac{\partial}{\partial \alpha} f = 0 \rightarrow \sum_t x_t (y_t - (\alpha x_t + \beta)) = 0 \rightarrow \sum_t x_t y_t - \alpha x_t^2 - x_t \beta = 0 \rightarrow \beta = y_{\text{avg}} - \alpha x_{\text{avg}} \rightarrow \alpha = \frac{\sum_t (x_t - x_{\text{avg}})(y_t - y_{\text{avg}})}{\sum_t (x_t - x_{\text{avg}})^2}$$

```
function [alpha, beta] = p2_4(x, y)
    alpha = sum((x - mean(x)) .* (y - mean(y))) / sum((x - mean(x)).^2);
    beta = mean(y) - alpha * mean(x);
end
```

```
%% 2 - 4
[alpha, beta] = p2_4(x, y)
```

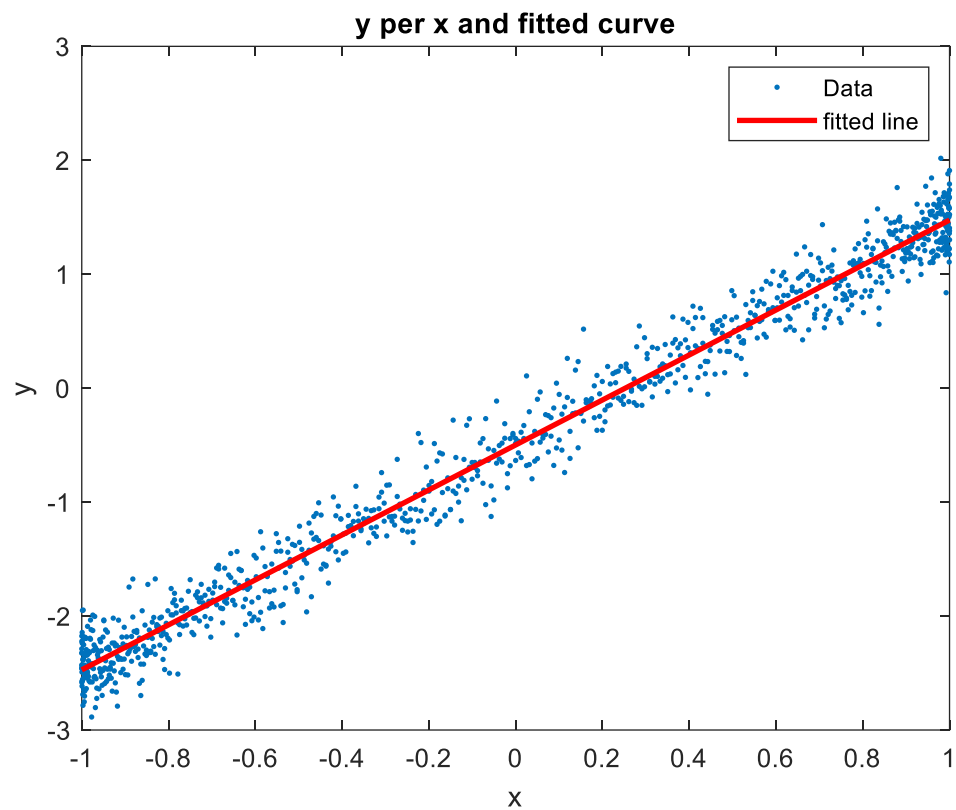
```
figure;  
plot(x, y, '.');  
xlabel("x"), ylabel("y"), title("y per x and fitted curve");  
hold on;  
t1 = -1:0.001:1;  
plot(t1, alpha .* t1 + beta, "Color", "Red", "LineWidth", 2);  
legend("Data", "fitted line");
```

```
alpha =
```

```
1.9736
```

```
beta =
```

```
-0.4983
```

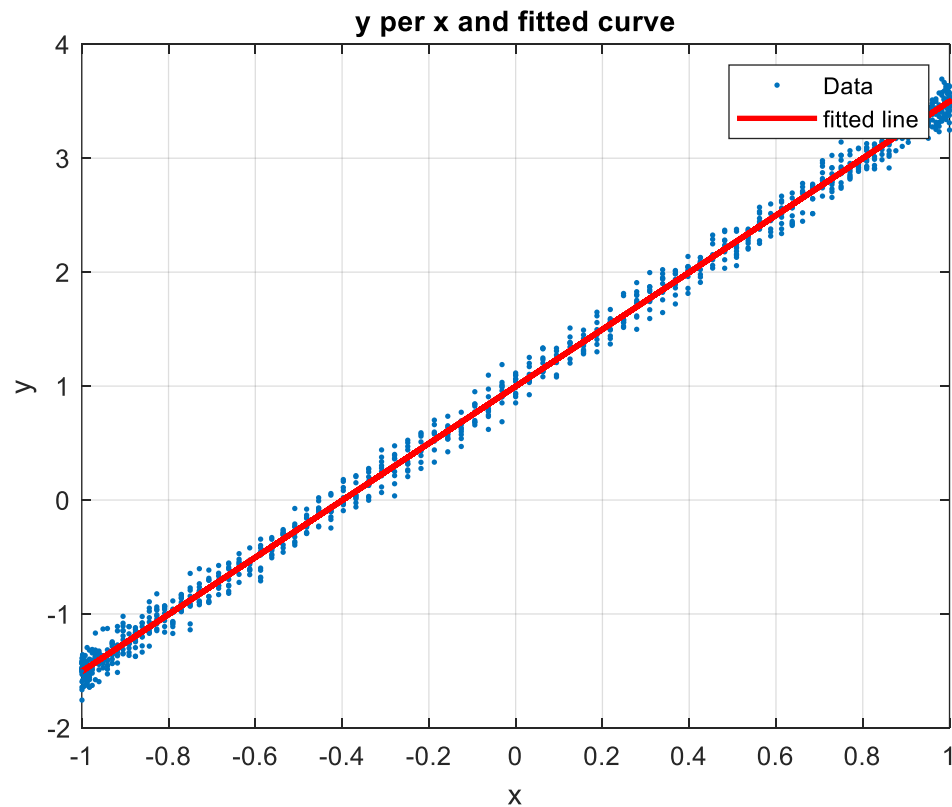


تست تابع با مقادیر دیگر:

clc, clearvars, close all;

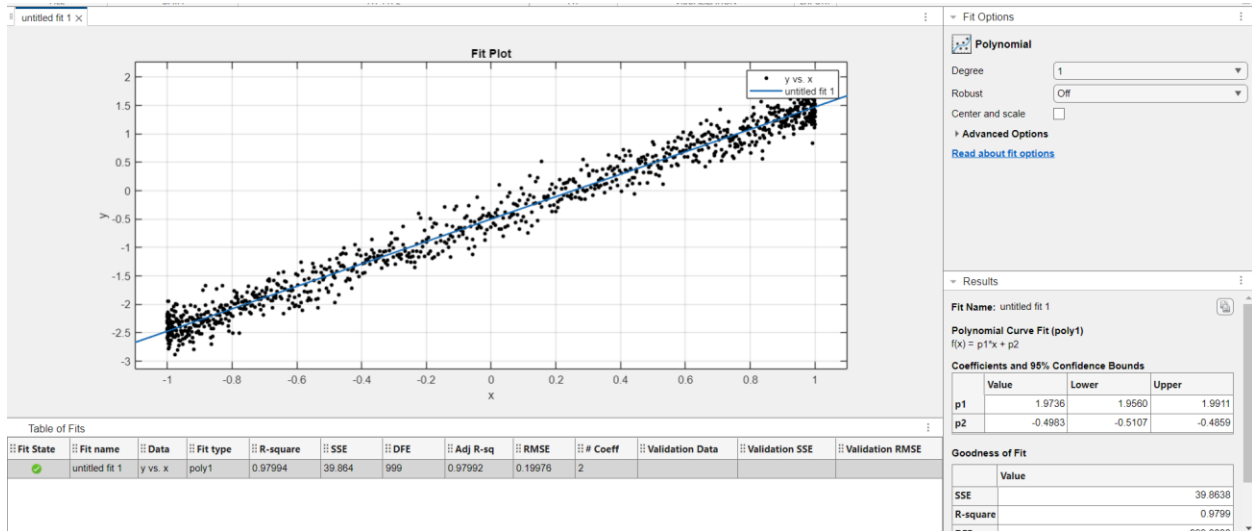
```
alphaTrue = 2.5;
betaTrue = 1.0;
t = 0:0.001:1;
x = sin(2 * pi * t);
y = alphaTrue * x + betaTrue;
noiseLevel = 0.1;
yNoisy = y + noiseLevel * randn(size(y));
[alphaEstimated, betaEstimated] = p2_4(x, yNoisy);
fprintf('real alpha %.4f estimated alpha %.4f\n', alphaTrue, alphaEstimated)
fprintf('real beta %.4f estimated beta %.4f\n', betaTrue, betaEstimated)
figure;
plot(x, yNoisy, '.');
xlabel("x"), ylabel("y"), title("y per x and fitted curve");
hold on;
plot(x, alphaEstimated * x + betaEstimated, 'r', 'LineWidth', 2);
legend("Data", "fitted line");
grid on;
```

```
real alpha 2.5000 estimated alpha 2.5048
real beta 1.0000 estimated beta 0.9968
```



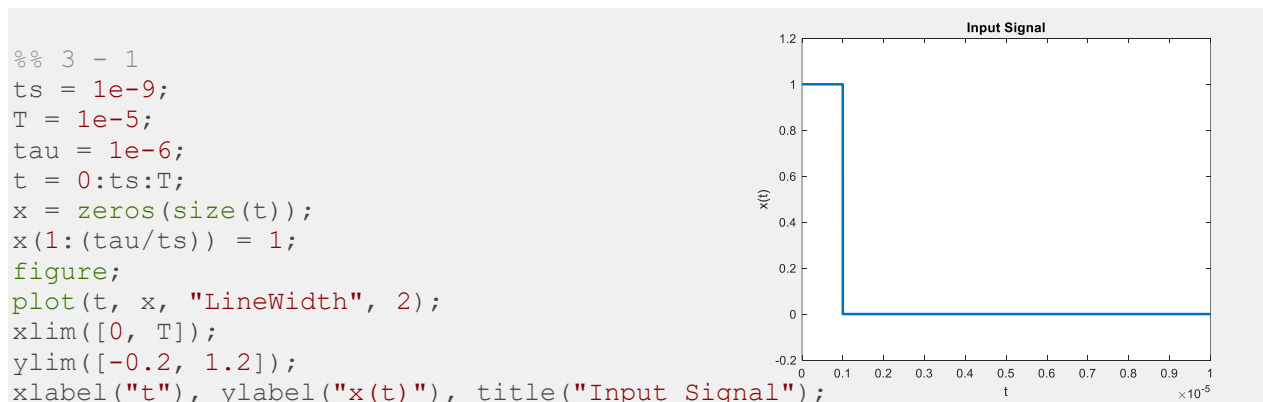
این تابع را با مقادیر دیگر تست کردم. مقدار  $\alpha = 2.5$  و  $\beta = 1$  را جایگذاری کردم و همچنین تابع  $x = \sin 2\pi t$  را قرار دادم. مقادیر به دست آمده، به ترتیب برابر  $۲.۵۰۴۸$  و  $۰.۹۹۶۸$  بودند که تقریب خوبی می باشد.

۲-۵) بله دقیقا برابر هستند:



بخش سوم

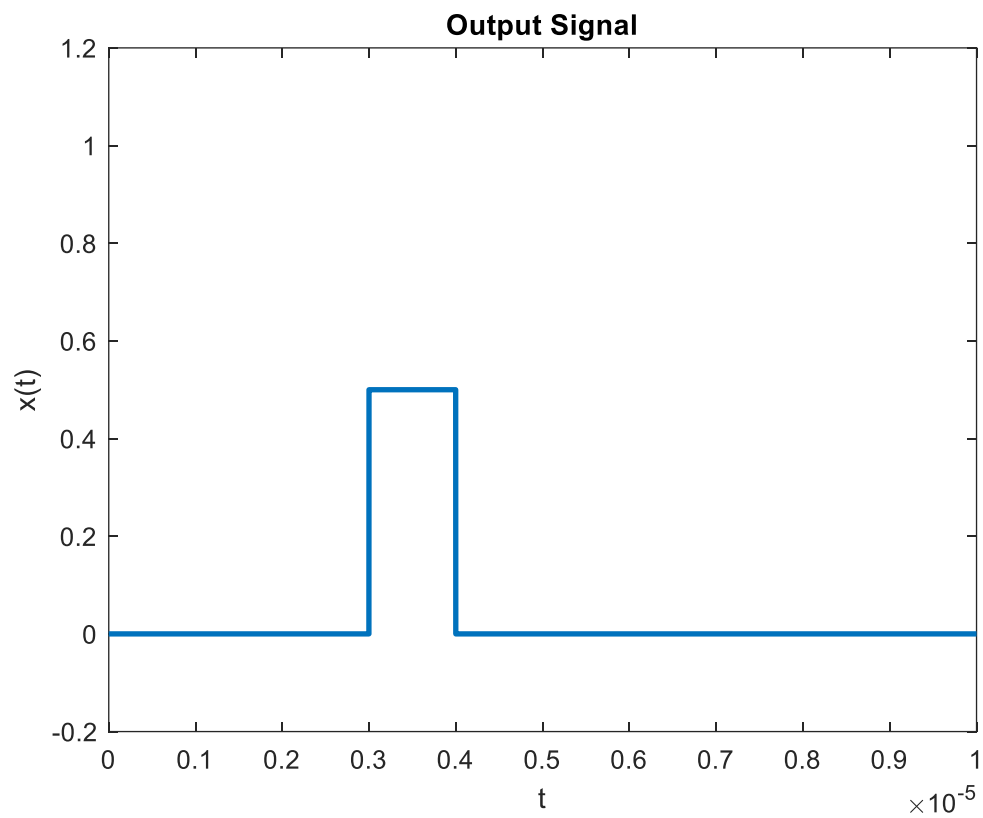
(۳-۱)



(3-2)

$$c * t_d = 2R \xrightarrow{\text{yields}} t_d = \frac{2R}{c} = \frac{2 * 450}{3 * 10^8} = 3 * 10^{-6} s$$

```
R = 450;  
c = 3e8;  
td = 2 * R / c;  
outputSignal = zeros(size(t));  
alpha = 0.5;  
outputSignal(td/ts:(td+tau) / ts) = alpha;  
figure;  
plot(t, outputSignal, "LineWidth", 2);  
xlim([0, T]);  
ylim([-0.2, 1.2]);  
xlabel("t"), ylabel("x(t)"), title("Output Signal");
```



۳-۳) نمودار مقدار correlation به دست آمده بر پایه زمان:

حال نقطه ی ماکسیمم این نمودار را پیدا میکنیم. این نقطه،  $t_d$  می باشد. با توجه به رابطه ی زیر، فاصله ی جسم یا همان R بدست می آید:

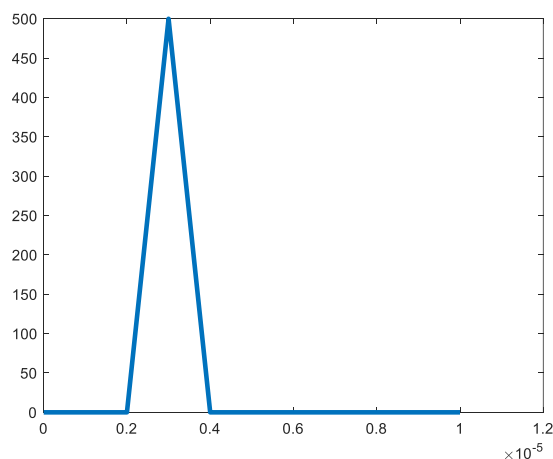
$$c * t_d = 2R \xrightarrow{\text{yields}} R = \frac{c * t_d}{2}$$

```
sigma = calc_corr(t, tau, ts, outputSignal);
plot(t, sigma, "LineWidth", 3);
[maxSum, maxCorr] = max(ro);
td = t(maxCorr);
estimatedR = td * c / 2
function sigma = calc_corr(t, tau, ts, inputSignal)
    sigma = zeros(size(t));
    for i=1:length(t)-(tau/ts)
        temp = zeros(size(t));
        temp (i:i+(tau/ts)-1) = 1;
        sigma(i) = sum(temp .* inputSignal);
    end
end
```

که مقدار تقریبی ۴۴۹.۸۵۰۰ به دست آمد و به ۴۵۰ خیلی نزدیک است.

```
estimatedR =
```

449.8500



تابع calc\_corr در اینجا به این صورت کار می کند که هر سری یک سیگنال نمونه با اندازه هایی که داشتیم تولید می شود و با تابع ورودی جمع می شود. در نهایت هم مجموع تمام این ها برمی گردد. حال در برنامه ی اصلی td را که از ماکزیمم تابع خروجی به دست آوردیم، برمی داریم و R را محاسبه می کنیم.

(۴ - ۳)

متأسفانه سیگنال‌های ورودی اغلب نویزی هستند. برای شبیه‌سازی نویز، اعداد تصادفی بر اساس توزیع نرمال به سیگنال اضافه می‌کنیم. سپس نویز را افزایش می‌دهیم تا ببینیم فاصله چقدر از مقدار واقعی فاصله می‌گیرد. (فاصله واقعی ۴۵۰ متر است). برای کاهش اثر تصادفی بودن نویز، هر سطح نویز را ۱۰۰ بار تکرار می‌کنیم و میانگین خطاها را محاسبه می‌کنیم. این روند را ادامه می‌دهیم تا زمانی که خطا به ۱۰ متر برسد.

```
noiseLevel = 0;
numIterations = 100;
distance = 450;
noiseIncrement = 0.1;
errorValues = zeros(1, numIterations);
estimatedDistances = zeros(1, numIterations);
lastError = 0;
currentIndex = 1;

while(lastError < 10)
    totalError = 0;
    totalDistance = 0;

    for iteration = 1 : numIterations
        correlationOutput = calc_corr(t, tau, ts, outputSignal + noiseLevel *
randn(size(outputSignal)));
        [~, maxCorrIndex] = max(correlationOutput);
        estimatedDistance = t(maxCorrIndex) * c / 2;
        totalError = totalError + abs(distance - estimatedDistance);
        totalDistance = totalDistance + estimatedDistance;
    end

    errorValues(currentIndex) = totalError / numIterations;
    estimatedDistances(currentIndex) = totalDistance / numIterations;
    lastError = errorValues(currentIndex);
    currentIndex = currentIndex + 1;
    noiseLevel = noiseLevel + noiseIncrement;
end

lastValidIndex = currentIndex - 1;
noiseRange = (0 : noiseIncrement : noiseIncrement * (lastValidIndex - 1));

subplot(1, 2, 1);
plot(noiseRange, errorValues(1:lastValidIndex), 'LineWidth', 3);
title('Error');
xlabel('noise');
ylabel('error');

subplot(1, 2, 2);
plot(noiseRange, estimatedDistances(1:lastValidIndex), 'LineWidth', 3);
title('Estimated Distance');
xlabel('noise');
ylabel('R');
```



