

# Nelder-Mead 알고리즘을 이용한 데이터의 Curve-Fitting

Yongbok Kee

2017.03.04

## 제 1 절 기본이론

### 1.1 Curve-Fitting

자료가  $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_N]$ ,  $\mathbf{y} = [y_1, y_2, \dots, y_N]$ 과 같이 주어졌을 때, 자료들을 함수  $y = f(x)$ 의 꼴로 표현되는 어떤 적합한 곡선으로 맞춰야 할 필요가 있다. 이를 위해서, 식 (1)로 주어지는 데이터  $\mathbf{y}$ 와 함수  $f(x_i, \mathbf{c})$ 의 차이의 제곱의 합을 최소화하는  $\mathbf{c}$ 를 구해야 한다.

$$F(\mathbf{c}) = \sum_{i=1}^N [y_i - f(x_i, \mathbf{c})]^2 \quad (1)$$

다시 말해서, 곡선적합 문제는 최적화 문제로 볼 수 있으며, 최적화 문제를 풀기 위해 고안된 여러가지 알고리즘을 사용하여 해결할 수 있다. 본 보고서에서는, 도함수를 계산할 필요가 없이 최적해를 찾는 기법인 Nelder-Mead 알고리즘을 사용하겠다.

### 1.2 Nelder-Mead 알고리즘

Nelder-Mead 알고리즘(혹은 아메바 알고리즘)은  $n$ 변수 함수  $y = f(\mathbf{x}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 의 최적화 알고리즘의 하나로,  $n + 1$ 개의 꼭지점에서  $n$ 차원의 심플렉스(simplex)를 움직이면서 함수의 최소값을 탐색한다. 이 과정은 반사, 팽창, 수축의 3종류를 달리하면서 수행하게 된다. 이 알고리즘을 이용한 최적화의 예시를 그림 (1)로 나타내었다.

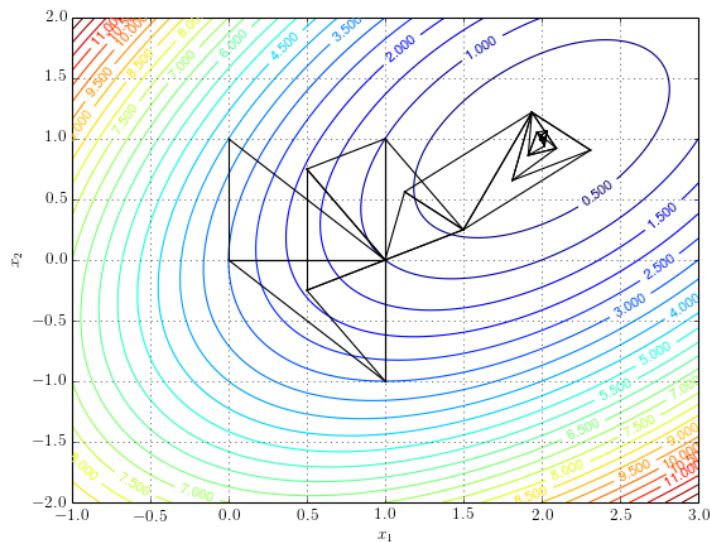


그림 1: Nelder-Mead 알고리즘을 이용한 최적화의 예시

위 알고리즘을 아래와 같은 의사코드로 나타낼 수 있다.

---

**Algorithm 1** Nelder-Mead 알고리즘

---

```
1: procedure NELDERMEAD ▷ 함수  $y = f(\mathbf{x}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 의 최적해 탐색
2:    $\mathbf{x}$  입력 ( $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ )
3:    $\lambda$  입력 ▷ simplex의 크기와 관련있음
4:   for  $i = 1$  to  $n$  do
5:      $\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i + \lambda \mathbf{e}_i$  ▷  $\mathbf{e}_i$ : 단위 벡터,  $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^n$ 
6:   end for
7:
8:    $R = 1, K = 0.5, E = 2, S = 0.5$  ▷ Nelder-Mead 알고리즘의 Parameter
9:
10:  for  $i = 1$  to  $(n + 1)$  do
11:     $f_i = f(\mathbf{x}_i)$ 
12:  end for
13:
14:   $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_{n+1}$ 이 되도록 정렬
15:   $N_{\text{itr}}$ 과  $\epsilon_{\text{tol}}$  입력
16:  for  $k = 1$  to  $k = N_{\text{itr}}$  do
17:     $\mathbf{x}_m = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{x}_i$  ▷  $\mathbf{x}_{n+1}$ 을 제외한 모든 점의 centroid 계산
18:     $\mathbf{x}_r = \mathbf{x}_m + R(\mathbf{x}_m - \mathbf{x}_{n+1})$ 
19:    if  $f_1 \leq f_r < f_n$  then ▷ 반사
20:       $\mathbf{x}_{n+1} = \mathbf{x}_r$ 
21:    else if  $f_r < f_1$  then ▷ 팽창
22:       $\mathbf{x}_e = \mathbf{x}_m + E(\mathbf{x}_r - \mathbf{x}_m)$ 
23:       $f_e = f(\mathbf{x}_e)$ 
24:      if  $f_e < f_r$  then
25:         $\mathbf{x}_{n+1} = \mathbf{x}_e$ 
26:      else
27:         $\mathbf{x}_{n+1} = \mathbf{x}_r$ 
28:      end if
29:    else ▷ 수축
30:      if  $f_r < f_{n+1}$  then
31:         $\mathbf{x}_{oc} = \mathbf{x}_m + K(\mathbf{x}_r - \mathbf{x}_m)$ 
32:         $f_{oc} = f(\mathbf{x}_{oc})$ 
33:        if  $f_{oc} < f_r$  then
34:           $\mathbf{x}_{n+1} = \mathbf{x}_{oc}$ 
35:        else
36:          for  $i = 2$  to  $(n + 1)$  do
37:             $\mathbf{x}_i = \mathbf{x}_i + S(\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_1)$ 
38:          end for
39:        end if
```

---

---

**Algorithm 1** Nelder-Mead 알고리즘 (계속)

---

```
40:     else
41:          $\mathbf{x}_{ic} = \mathbf{x}_m + K(\mathbf{x}_m - \mathbf{x}_{n+1})$ 
42:          $f_{ic} = f(\mathbf{x}_{ic})$ 
43:         if  $f_{ic} < f_{n+1}$  then
44:              $\mathbf{x}_{n+1} = \mathbf{x}_{ic}$ 
45:         else
46:             for  $i = 2$  to  $(n + 1)$  do
47:                  $\mathbf{x}_i = \mathbf{x}_i + S(\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_1)$ 
48:             end for
49:         end if
50:     end if
51: end if
52:  $f_1 \leq f_2 \leq \dots \leq f_{n+1}$ 이 되도록 정렬
53:  $r = |\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_{n+1}|$ 
54: if  $r \leq \epsilon_{\text{tol}}$  then
55:     즉시 for 루프를 빠져나감
56: end if
57: end for
58: end procedure
```

---

▷ 잔차 계산

## 제 2 절 예제

이제, Nelder-Mead 알고리즘을 사용하여 주어진 자료를 Curve-Fitting해보자. 예를 들어, 온도에 따른 물의 증기압 데이터가 표 (1)과 같이 주어졌을 때를 살펴보자.

$T$ [°C]	$P_{sat}$ [kPa]
0	0.6113
5	0.8726
10	1.2281
15	1.7056
20	2.3388
25	3.169
30	4.2455
35	5.6267
40	7.3814
50	12.344
60	19.932
90	70.117
95	84.529
100	101.32

표 1: 온도에 따른 물의 증기압

온도에 따른 증기압의 관계를 설명하는 가장 대표적인 수학적 모델은 식 (2)로 주어지는 Antoine 방정식이다.

$$P_{sat}(T) = 10^{A - \frac{B}{T+C}} \quad (2)$$

Nelder-Mead 알고리즘 수행시,  $\lambda = 5$ 로 놓고, 최대반복횟수는 1000000회, 허용오차는  $10^{-8}$ 로 설정하였다. 이때, 초기 시작지점은  $A_0 = 1$ ,  $B_0 = 1$ ,  $C_0 = 1$ 로 설정하였다.

### 제 3 절 결과 및 평가

위 알고리즘을 C++로 구현하여 실행시켜서 1484회의 반복 끝에 아래와 같이 Antoine 계수를 얻었다.

$$A = 7.128198489, B = 1691.563241, C = 230.2243248 \quad (3)$$

표 (1)의 데이터와 데이터에 적합된 Antoine 방정식을 비교하기 위해 아래와 같이 그래프를 그려서 표시하였다. [그림 (2)]

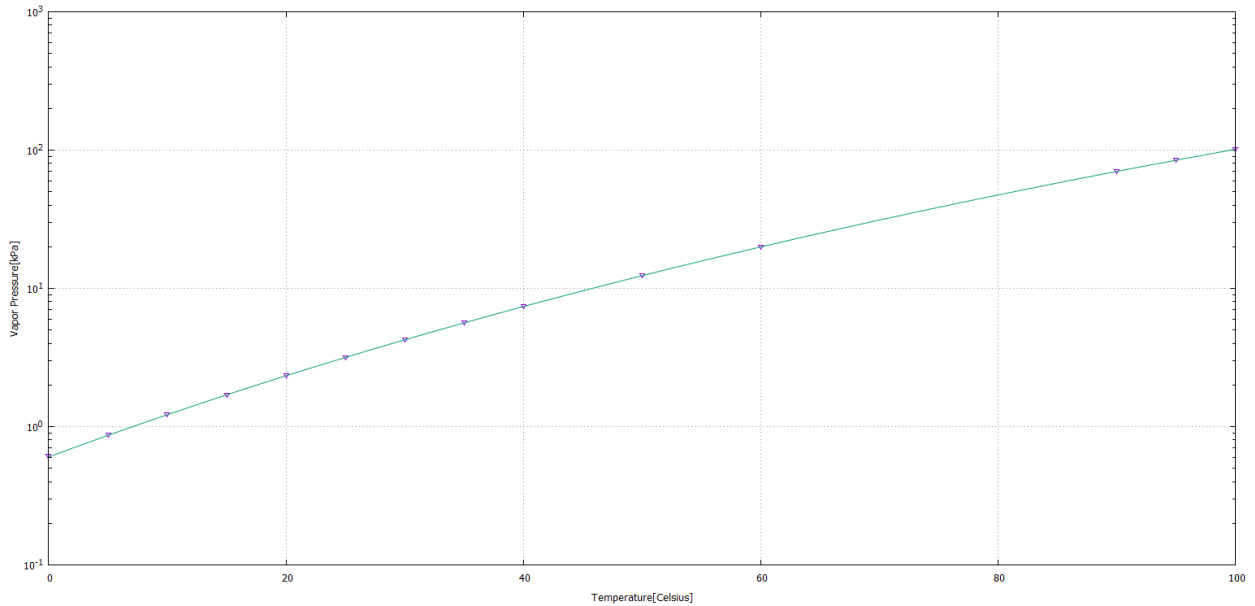


그림 2: curveFitting

반복계산을 수행하는 동안, 수렴하기까지의 Antoine 계수  $A$ ,  $B$ ,  $C$ 의 값과 잔차의 그래프를 그려서 그림 (3), (4)과 같이 나타내었다.

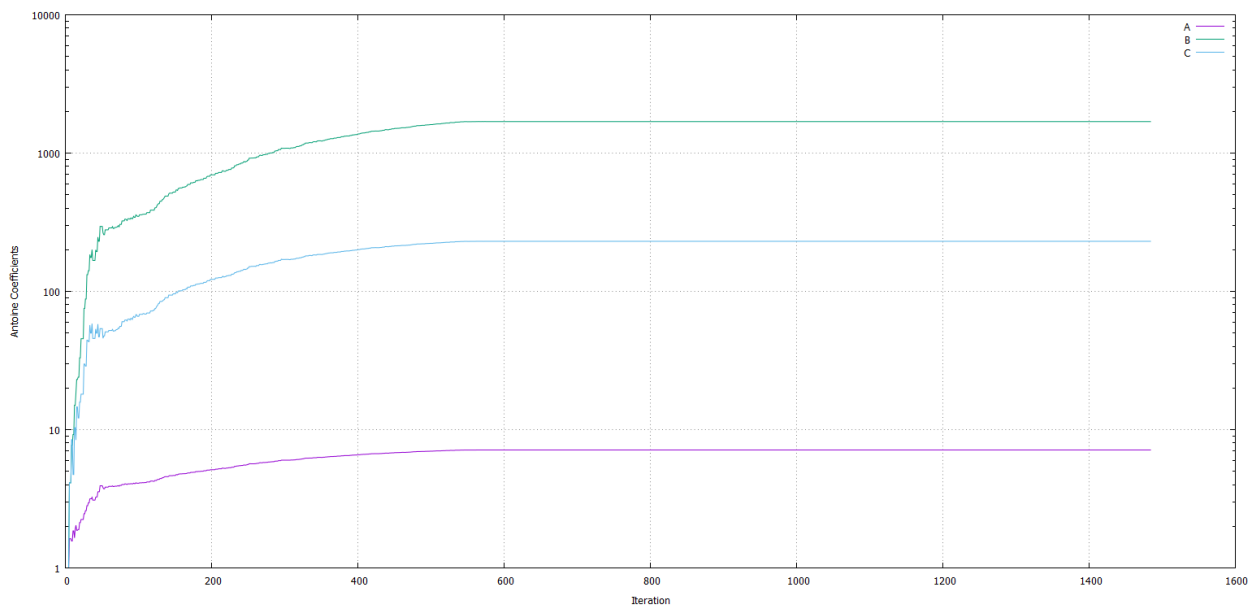


그림 3: Antoine 계수

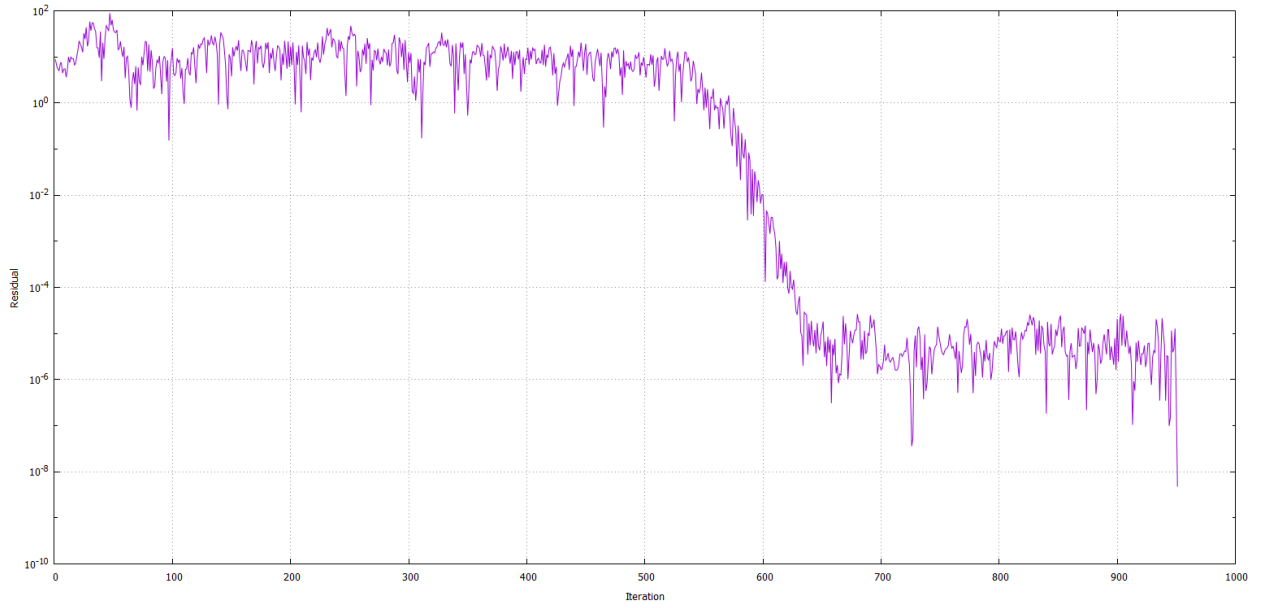


그림 4: 잔차

주어진 데이터가 Antoine 방정식에 잘 적합하는지 평가하기 위해서, 식 (4)으로 주어지는 결정계수  $R^2$ 를 계산하면 된다.

$$R^2 = 1 - \frac{SS_{Res}}{SS_{Tot}} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{N_{data}} [y_i - f(x_i, \mathbf{c})]^2}{\sum_{i=1}^{N_{data}} (y_i - \bar{y})^2} \quad (4)$$

일반적으로, 결정계수는 1에 가까울수록, 데이터가 곡선에 잘 적합하다고 판단할 수 있다.

본 보고서에서는  $R^2 = 0.9999999628$ 을 얻었는데, 1에 매우 가까운 수치이다. 따라서, 표 (1)의 증기압 데이터는 Antoine Equation에 잘 적합하다고 판단할 수 있다.

## 제 4 절 소스코드

### 4.1 sort.cpp

```
1      void sort(double* a, double* b, double* c, double* F, int n){
2          for(int i=0; i<n-1; i++){
3              for(int j=i+1;j<n;j++){
4                  if(F[i]>F[j]){
5                      double tmpF = F[i];
6                      F[i]=F[j];
7                      F[j]=tmpF;
8                      double tmpA = a[i];
9                      a[i]=a[j];
10                     a[j]=tmpA;
11                     double tmpB = b[i];
12                     b[i]=b[j];
13                     b[j]=tmpB;
14                     double tmpC = c[i];
15                     c[i]=c[j];
16                     c[j]=tmpC;
17                 }
18             }
19         }
20     }
```

### 4.2 FitRoutine.cpp

```
1      #include <cmath>
2
3      double FitFunc(double a, double b, double c, double x){
4          return pow(10.0,(a-b/(x+c)));
5      }
6
7      double FitDev(double a, double b, double c, double* x, double* y, int n){
8          double sum = 0;
9          for(int i=0; i<n; i++){
10              sum += (y[i]-FitFunc(a,b,c,x[i]))*(y[i]-FitFunc(a,b,c,x[i]));
11          }
12          return sum;
13      }
```

### 4.3 fit.cpp

```
1      #include <iostream>
2      #include <fstream>
3      #include <cmath>
4      #include "FitRoutine.h"
5      #include "sort.h"
```

```

6
7      using namespace std;
8
9      int main(){
10          //data input (*.csv")
11          ifstream is;
12          is.open("samp.csv");
13          if(is.bad()){
14              return -1;
15          }
16          double X,Y;
17          int N = 0;
18          is.ignore(256,'\n');
19          while(!(is.fail())){
20              is>>X>>Y;
21              N++;
22          }
23          is.close(); is.clear();
24          int n = N - 1;
25          double* x = new double[n];
26          double* y = new double[n];
27          is.open("samp.csv");
28          is.ignore(256,'\n');
29          for(int j=0; j<n; j++){
30              is>>x[j]>>y[j];
31          }
32          is.close(); is.clear();
33
34          double a0,b0,c0;
35          cout<<"Fit is designed to fit data into the function\n";
36          cout<<"y=10*(a-b/(x+c))\n";
37          cout<<"Enter the initial value of a,b,c\n";
38          cin>>a0>>b0>>c0;
39
40          //coefficients for Nelder-Mead algorithm
41          double R=1; double K=0.5; double E=2; double S=0.5;
42
43          double* a = new double[4];
44          double* b = new double[4];
45          double* c = new double[4];
46          double* F = new double[4];
47
48          double lambda;
49          cout<<"Enter the lambda\n";
50          cin>>lambda;
51

```



```

52     double ao,bo,co;
53     double ar,br,cr,Fr;
54     double ae,be,ce,Fe;
55     double aoc,boc,coc,Foc;
56     double aic,bic,cic,Fic;
57
58     //generating ititial simplex
59     a[0]=a0; b[0]=b0; c[0]=c0;
60     a[1]=a0+lambda; b[1] = b0; c[1]=c0;
61     a[2]=a0; b[2]=b0+lambda;c[2]=c0;
62     a[3]=a0;b[3]=b[0];c[3]=c0+lambda;
63
64     for(int i=0; i<4;i++){
65         F[i]=FitDev(a[i],b[i],c[i],x,y,n);
66     }
67
68     sort(a,b,c,F,4);
69
70     int itrMax;
71     double tol;
72     cout<<"Enter the maximum iteration number\n"; cin>>itrMax;
73     cout<<"Enter the tolerance error\n"; cin>>tol;
74     double resid;
75     cout.precision(10);
76     ofstream out;
77     out.open("log.txt");
78     out<<"#itr"<<"\t"<<"a"<<"\t"<<"b"<<"\t"<<"c"<<"\t"<<"resid"<<endl;
79     for(int itr=1; itr<=itrMax; itr++){
80         ao = (1./3)*(a[0]+a[1]+a[2]);
81         bo = (1./3)*(b[0]+b[1]+b[2]);
82         co = (1./3)*(c[0]+c[1]+c[2]);
83
84         ar = ao + R*(ao-a[3]);
85         br = bo + R*(bo-b[3]);
86         cr = co + R*(co-c[3]);
87         Fr = FitDev(ar,br,cr,x,y,n);
88
89         //reflection
90         if(F[0]<=Fr && Fr<F[2]){
91             a[3] = ar;
92             b[3] = br;
93             c[3] = cr;
94         }
95
96         //expansion
97         else if(Fr<F[0]){

```

```

98         ae = ao + E*(ar-ao);
99         be = bo + E*(br-bo);
100        ce = co + E*(cr-co);
101        Fe = FitDev(ae,be,ce,x,y,n);
102        if(Fe<Fr){
103            a[3]=ae;
104            b[3]=be;
105            c[3]=ce;
106        }
107        else
108        {
109            a[3]=ar;
110            b[3]=br;
111            c[3]=cr;
112        }
113    }
114
115    //shrinkage
116    else{
117        if(Fr<F[3]){
118            aoc = ao + K*(ar-ao);
119            boc = bo + K*(br-bo);
120            coc = co + K*(cr-co);
121            Foc = FitDev(aoc,boc,coc,x,y,n);
122            if(Foc<Fr){
123                a[3]=aoc; b[3]=boc; c[3]=coc;
124            }
125            else{
126                for(int i=1; i<4; i++){
127                    a[i] = a[i] + S*(a[i]-a[0]);
128                    b[i] = b[i] + S*(b[i]-b[0]);
129                    c[i] = c[i] + S*(c[i]-c[0]);
130                }
131            }
132        }
133        else{
134            aic = ao - K*(ao-a[3]);
135            bic = bo - K*(bo-b[3]);
136            cic = co - K*(co-c[3]);
137            Fic = FitDev(aic,bic,cic,x,y,n);
138            if(Fic<Fr){
139                a[3]=aic; b[3]=bic; c[3]=cic;
140            }
141            else{
142                for(int i=1; i<4; i++){
143                    a[i] = a[i] + S*(a[i]-a[0]);

```

```

144         b[i] = b[i] + S*(b[i]-b[0]);
145         c[i] = c[i] + S*(c[i]-c[0]);
146     }
147 }
148 }
149 }
150
151     for(int i=0; i<4; i++){
152         F[i]=FitDev(a[i],b[i],c[i],x,y,n);
153     }
154
155     sort(a,b,c,F,4);
156
157     //calculating residual
158     resid =
159         (a[0]-a[3])*(a[0]-a[3])+(b[0]-b[3])*(b[0]-b[3])
160         +(c[0]-c[3])*(c[0]-c[3]);
161     resid = sqrt(resid);
162
163     cout<<"itr: "<<itr<<" , a="<<a[0]<<" , b="<<b[0]<<" , c="<<c[0]<<
164         " , resid="<<resid<<endl;
165     out<<itr<<'\t'<<a[0]<<'\t'<<b[0]<<'\t'<<c[0]<<'\t'<<resid<<endl;
166
167     if(resid<=tol){
168         cout<<"Convergence succeeded\n";
169         break;
170     }
171 }
172 out.close();
173
174 //calculating average of data y
175 double mean = 0;
176 for(int i=0; i<n; i++){
177     mean += y[i];
178 }
179 mean /= n;
180
181 //calculating total sum of squares, SSTot
182 double SSTot = 0;
183 for(int i=0; i<n; i++){
184     SSTot += (y[i]-mean)*(y[i]-mean);
185 }
186
187 //calculating sum of squares of residuals, SSRes
188 double SSRes = FitDev(a[0],b[0],c[0],x,y,n);
189

```

```

190         //calculating coefficient of determination, R2
191         double R2 = 1- (SSRes/SSTot);
192         cout<<"R2="<<R2<<endl;
193
194         delete[] a;
195         delete[] b;
196         delete[] c;
197         delete[] F;
198
199         return 0;
200     }

```