# ○ 실험보고서

# 확률과통계 HW#3

제출일 : 06월 24일 2018008559 컴퓨터소프트웨어학부 신상윤

# 1. Introduction

# 1.1 실험목적

임의의 1000개 2차원 좌표 (X, Y)에 대하여 Least square을 이용하여 Line fitting을 한 뒤 랜덤한 X에 대하여 구한 식을 이용하여 Y를 예측해본다. 이때 Y 오차의 크기를 부석한다.

표본에서 표본평균, 표본분산을 뽑는 과정을 반복하여 모평균과 모분산을 추정하여 실제 확률 분포의 평균과 분산과 비교하여 분석한다.

#### 1.2 배경 이론

#### 1.2.1 Poisson 분포

푸아송분포는 단위 시간 안에 어떤 사건이 몇 번 발생할 것인지를 표현하는 이산 확률분포이다. 정해진 시간 안에 어떤 사건이 일어날 횟수에 대한 기댓값을 λ라고 했을 때, 그 사건이 n회 일어날 확률을

$$P(k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$
로 정의한다. 이때 평균과 분산은 모두  $\lambda$ 이다.

이항 분포의 기댓값을  $\lambda$ 라 하자.  $np = \lambda$ ,  $p = \frac{\lambda}{n}$  즉,

$$P(X=x) = \binom{n}{x} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^x \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} = \frac{\lambda^k}{k!} \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}{n^k} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{\left(-\frac{n}{\lambda}\right)(-\lambda)} \text{ond } \lambda = \frac{\lambda^k}{n} \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}{n^k} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-x} = \frac{\lambda^k}{n} \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}$$

n이  $\infty$ 로 갈 때  $P(X=x)=\frac{\lambda^k}{k!}e^{-\lambda}$ 가 되고, 이는 푸아송분포와 같다.

#### 1.2.2 normal 분포

정규분포는 연속 확률분포 중 하나이며, 수집된 자료의 분포를 근사하는 데에 자주 사용된다. 이는 중심극한정리에 의하여 독립적인 확률변수들의 평균은 정규분포에 가 까워지는 성질이 있기 때문이다. 확률 밀도함수는

$$N(\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$
 평균과 분산은 각각  $E(X) = \mu$ ,  $V(X) = \sigma^2$ 이다.

#### 1.2.3 Box-Muller transform

C에서 따로 정규분포를 따르는 랜덤한 값을 제공해주지 않으므로 직접 코드로 구현해야 한다. C에서 제공해주는 것 중에서 하나가 rand()인데 이는 연속균등분포라볼 수 있다. 연속균등분포에서 정규분포를 만들수있게 하는 것이 Box Muller transform 이다.

가장 핵심적인 내용은  $U_1,U_2$ 를 (0,1)에서 균등분포라 할 때  $Z_0=\sqrt{-2 {\rm ln} U_1} \cos(2\pi U_2)$  ,  $Z_1=\sqrt{-2 {\rm ln} U_1} \sin(2\pi U_2)$ 는 각각 표준정규분포를 따른다는 것이다. 이를 이용해 정규분포를 구현할 수 있다.

#### 1.2.4 Least square

어떤 실험을 N번 반복할 때 변량 x를 변경해가며 그에 따른 실험값(y) 쌍 (x,y)를 얻었다 하자. 이 데이터의 상관관계를 알아보는 방법 중 하나이다.

어떤 일차함수 y = ax + b가 모든 데이터와의 편차가 최소라 하자 이때 편차의 식이 다음과 같다.

$$err = \sum_{i=1}^{n} (y_i - (ax_i + b))^2$$

식을 각각 a와 b에 대하여 미분했을 때 둘다 0을 만족할 때 최솟값을 가질 것이다.

$$a = rac{\displaystyle\sum_{i=1}^{n} (y_i - \overline{y})(x_i - \overline{x})}{\displaystyle\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2}, \ b = \overline{y} - a\overline{x}$$

이때 x, y는 각각 x, y의 표본 평균이다.

#### 1.2.5 표본평균과 표본분산

어떤 모집단에서 무작위로 n개의 표본을 추출했을때 이 표본들의 평균과 분산을 각각 표본평균과 표본분산이라고 한다. 표본평균은 직관적으로 모든 표본의 합을 표본의 개수만큼 나눠주면 된다.

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$

표본분산은 표본의 개수에서 1을 뺀 값으로 나눠주어야 한다.

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2$$

이는 표본분산의 기대값이 모분산의  $\frac{n-1}{n}$ 배에 수렴하므로 편향된 값이 나오는 것을 막기 위하여 표본분산에  $\frac{n}{n-1}$ 배를 한 값으로 모분산을 추정해야 편향되지 않은 값을 얻게 되기 때문이다.

#### 2. Process

변수 X는 저번 실험에서 사용하였던  $\lambda$ 가 100인 푸아송분포에서 생성했고, 변수 Y는 제출일이 6월 24일이라  $Y = 6X + 24 + N(0, 24^2)$ 로 설정했다.

먼저 위의 조건으로 표본 1000개를 만들고 계수 a,b를 구한 뒤 랜덤하게 X를 다시 구한뒤 구한 계수를 통해 Y값을 100번 구하고 원래값과의 오차를 구하여 평균을 내보았다.

```
■ "C:wUsersWkas12wOneDrivew\text{\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\text{$\te
```

마찬가지로 모든 조건을 똑같이 하고 (X, Y) 좌표를 10000회 발생시켜 보았다.

```
X = 97.000000, Y = 594, 109085, ^Y = 606.086887, Diff = 11.977844
X = 96.000000, Y = 597, 889109, ^Y = 600.055283, Diff = 2,166199
X = 115.000000, Y = 597, 889109, ^Y = 600.055283, Diff = 12.917786
X = 106.000000, Y = 524.057848, ^Y = 714.655773, Diff = 12.917786
X = 106.000000, Y = 542.627606, ^Y = 527.676025, Diff = 13.917786
X = 84.000000, Y = 542.627606, ^Y = 557.676025, Diff = 14.951599
X = 87.000000, Y = 582.812343, ^Y = 545.770840, Diff = 48.197168
X = 98.000000, Y = 582.812343, ^Y = 557.834049, Diff = 24.978271
X = 96.000000, Y = 581.302201, ^Y = 560.055283, Diff = 18.753113
X = 90.000000, Y = 585.670567, ^Y = 563.856564, Diff = 18.04932
X = 109.000000, Y = 717.20641, ^Y = 678.466145, Diff = 32.184326
X = 87.000000, Y = 577.452633, ^Y = 564.023678, Diff = 32.184326
X = 99.000000, Y = 617.452633, ^Y = 566.068887, Diff = 32.184326
X = 99.000000, Y = 611.009369, ^Y = 618.150097, Diff = 7.140686
X = 99.000000, Y = 657.432793, ^Y = 678.466145, Diff = 21.033325
X = 109.000000, Y = 687.202086, ^Y = 566.068887, Diff = 21.033325
X = 109.000000, Y = 687.202086, ^Y = 563.856540, Diff = 21.068870
X = 97.000000, Y = 687.322793, ^Y = 678.466145, Diff = 21.068870
X = 97.000000, Y = 687.202086, ^Y = 563.707630, Diff = 18.14941
X = 85.000000, Y = 586.177105, ^Y = 533.707630, Diff = 18.41941
X = 85.000000, Y = 651.734084, ^Y = 638.244911, Diff = 18.47652
X = 86.000000, Y = 651.734084, ^Y = 638.244911, Diff = 15.739258
X = 86.000000, Y = 561.740680, ^Y = 527.676025, Diff = 8.447652
X = 86.000000, Y = 561.740680, ^Y = 553.855654, Diff = 11.415955
X = 116.000000, Y = 740.491224, ^Y = 563.855654, Diff = 11.415955
X = 116.000000, Y = 740.491224, ^Y = 720.687378, Diff = 19.803833
I^Y - Y = 17.656181
Process returned 0 (0x0) execution time : 0.466 s
Press any key to continue.
```

다음 실험에도 역시 제출일인 6월 24일을 참고하여  $N(6, 24^2)$ 에서 실험을 진행하였다.

#### 10회 반복

```
■ "C:\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\Users\User
```

#### 100회 반복

```
● 선택 "CWUsersWkas12\(\text{wOneDrive\\text{\text{wId\text{wIbin\text{wDebug\text{\text{wId\text{wIbin\text{\text{\text{wId\text{\text{wId\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text{\text
```

#### 1000회 반복

```
표 'C.\U00e4Users\u00e4kas12\u00e4OneDrive\u00e4\u00e4\u00e5\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4\u00e4
```

# 3. Result

# 3.1 결과 분석

1000번, 10000번을 반복했을 때 Y의 오차를 10번씩 구해보았다.

1000번	10000번
22.18304	16.410930
19.33296	17.042852
20.34214	17.291721
21.23424	18.419890
16.75431	17.321057
19.52167	19.537652
19.52905	19.227498
19.54257	19.602632
21.18775	18.707249
19.03709	17.905762

좌표가 많을수록 오차가 많이 줄어들 줄 알았지만 큰 차이는 없었다. 또한 오차가  $16 \sim 20$ 에 머물렀다.

주제 1과 다르게 주제 2에서는 확실히 표본이 많을수록 평균과 분산이 점점 원래의 확률 분포의 평균과 분산에 가까워짐을 볼 수 있었다.

이는 표본추출의 의의를 알 수 있게 해준다. 표본을 많이 뽑는다고 표본평균, 표본분산이 원래 확률 분포에 가까워지는 것이 아니라 표본을 해석한 표본평균, 표본분산을 여러번 추출하여 구한 모평균, 모분산이 분포에 더 가깝다.

# 3.2.1 주제1 코드

```
#include <stdio.h>
#include <math.h>
#include <Windows.h>
#include <time.h>
float abs(float a,float b){
    if(a>b) return a - b;
    else return b - a;
}
double gaussianRandom(double average, double stdev){
  double v1, v2, s, temp;
  do {
   v1 = 2 * ((double) rand() / RAND_MAX) - 1; // -1.0 ~ 1.0 까지의 값
    v2 = 2 * ((double) rand() / RAND_MAX) - 1; // -1.0 ~ 1.0 까지의 값
    s = v1 * v1 + v2 * v2;
  } while (s >= 1 || s == 0);
  s = sqrt((-2 * log(s)) / s);
  temp = v1 * s;
  temp = (stdev * temp) + average;
  return temp;
};
int main(void) {
    double a[1001] = \{0\};
    double b[1001] = \{0\};
    double sum_x = 0, sum_y = 0;
    srand(time(NULL));
    for(int i=0; i<1000; i++){
        double cnt = 0;
```

```
for(int j=0; j<1000; j++){
           if(rand()\%10 == 0)
               cnt++;
       }
       a[i] = cnt;
       double n = 6*cnt + 24 + gaussianRandom(0, 24);
       b[i] = n;
        sum_x += a[i];
       sum_y += b[i];
   }
   printf("X_mean : %f, Y_mean : %f\n",sum_x/1000,sum_y/1000);
   float mean_x = sum_x/1000, mean_y = sum_y/1000;
   float sum_x_2 = 0, sum_x_y = 0;
   for(int i=0; i<1000; i++)
       sum_x_2 += (a[i] - mean_x)*(a[i] - mean_x);
       sum_x_y += (a[i] - mean_x)*(b[i] - mean_y);
   }
   float cof_a = sum_x_y/sum_x_2;
    printf("a = \%f\n",cof_a);
   float cof_b = mean_y - cof_a * mean_x;
   printf("b = \%f\n",cof_b);
   double sum_diff = 0;
   for(int i=0; i<100; i++){
       double cnt = 0;
       for(int j=0; j<1000; j++){
           if(rand()\%10 == 0)
               cnt++;
        double n = 6*cnt + 24 + gaussianRandom(0, 24);
        printf("X = \%f, Y = \%f, ^Y = \%f, Diff =
f^n, cnt, n, cof_a*cnt+cof_b, abs(n, cof_a*cnt+cof_b);
        sum_diff += abs(n,cof_a*cnt+cof_b);
   }
   printf("|^Y - Y| = \%f", sum_diff/1000);
   return 0;
```

#### 3.2.1 주제2 코드

}

```
#include <stdio.h>
#include <math.h>
#include <Windows.h>
#include <time.h>
```

```
double gaussianRandom(double average, double stdev){
  double v1, v2, s, temp;
  do {
   v1 = 2 * ((double) rand() / RAND_MAX) - 1; // -1.0 ~ 1.0 까지의 값
   v2 = 2 * ((double) rand() / RAND_MAX) - 1; // -1.0 ~ 1.0 까지의 값
   s = v1 * v1 + v2 * v2;
  } while (s >= 1 || s == 0);
  s = sqrt((-2 * log(s)) / s);
  temp = v1 * s;
  temp = (stdev * temp) + average;
  return temp;
};
int main(void) {
    double a[10001] = \{0\};
   double b[10001] = \{0\};
    double mean[1001] = \{0\};
    double var[1001] = \{0\};
    double sum_x = 0, sum_y = 0;
    srand(time(NULL));
    for(int j=0; j<1000; j++){
       for(int i=0; i<100; i++){
           a[i] = gaussianRandom(6, 24);
            sum_x += a[i];
       }
        sum_x /= 100;
       for(int i=0; i<100; i++){
            sum_y += (a[i] - sum_x)*(a[i] - sum_x);
        sum_y /= 99;
        mean[j] = sum_x;
        var[j] = sum_y;
   }
   float mo_x = 0, mo_y = 0;
    for(int i=0; i<1000; i++){
       printf("%f %f\n",mean[i],var[i]);
       mo_x += mean[i];
       mo_y += var[i];
   }
    mo_x /= 1000;
   mo_y /= 1000;
   printf("mo_mean : %f, mo_var : %f",mo_x,mo_y);
   return 0;
}
```

#### 4. Discussion

#### 4.1 주제1에서의 오차의 값

주제1 실험에서 오차는 대략  $16 \sim 22$ 의 값이 나타났다. a의 값의 오차가 작다고 할 때 오 차는 b의 값에서의 오차와 정규분포  $N(0,24^2)$ 에서의 랜덤값 만큼의 차이가 날 것이다. 정규분포의 분산이 클수록 넓게 퍼져 0에서 먼 값이 나올 확률이 높아진다. 따라서 정규분포의 분산이 작을수록 주제1에서의 오차의 값도 줄어들 것으로 예상된다.

#### 4.2 a와 b

a의 값은 표본들의 평균을 이용하여 직접 계산을 한 것에 반해 b의 값은 단순하게 각 표본의 x, y 평균과 앞에서 구한 a를 통하여 구한 값이다. 따라서 a의 값보다 b의 값에서의 오차가 훨씬 크다. 이는 기울기를 여러 표본을 통해서 구하고 나면 y절편인 b값은 자동적으로 정해지기 때문이라고 예상된다.

# 4.3 σ의 값

 $\sigma$ 의 값이 작을수록 실험의 변화를 알기 힘들 것이라 예상해  $\sigma$ 의 값을 크게 잡았다. 주제2는 단순하게 모집단을 통해 평균, 분산을 구하는 것 이므로 그 어떤 값도 상관없을 것이다. 주제 1에서는 앞에서 예상했듯이  $\sigma$ 가 작아질수록 오차가 작아질 것이고,  $\sigma$ 가 커질수록 오차가 커질 것이다.

#### 5. Reference

- [1] https://ko.wikipedia.org/
- [2] https://homepage.stat.uiowa.edu/~mbognar/applets/
- [3] https://en.wikipedia.org/wiki/Box%E2%80%93Muller\_transform