Chi-Square fitting

2017135002/최성윤

기본원리

$$\sum_{i=1}^n rac{[y_i-y(x_i)]^2}{\sigma_i^2}$$
 최소화

$$y(x) = y(x; a, b) = a + bx$$

$$\chi^{2}(a,b) = \sum_{i=1}^{N} \left(\frac{y_{i} - a - bx_{i}}{\sigma_{i}} \right)^{2}$$

Function Minimization으로

$$0 = \frac{\partial \chi^2}{\partial a} = -2 \sum_{i=1}^{N} \frac{y_i - a - bx_i}{\sigma_i^2}$$
$$0 = \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = -2 \sum_{i=1}^{N} \frac{x_i (y_i - a - bx_i)}{\sigma_i^2}$$

$$a = \frac{S_{xx}S_y - S_xS_{xy}}{\Delta}$$

$$b = \frac{SS_{xy} - S_xS_y}{\Delta}$$

$$\Delta \equiv SS_{xx} - (S_x)^2$$

$$S \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{\sigma_i^2} \quad S_x \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{x_i}{\sigma_i^2} \quad S_y \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{y_i}{\sigma_i^2}$$

$$S_{xx} \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{x_i^2}{\sigma_i^2} \quad S_{xy} \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{x_iy_i}{\sigma_i^2}$$

$$\sigma_a^2 = S_{xx}/\Delta$$
$$\sigma_b^2 = S/\Delta$$

실행

$$S \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{1}{\sigma_i^2} \quad S_x \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{x_i}{\sigma_i^2} \quad S_y \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{y_i}{\sigma_i^2}$$

$$S_{xx} \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{x_i^2}{\sigma_i^2}$$
 $S_{xy} \equiv \sum_{i=1}^{N} \frac{x_i y_i}{\sigma_i^2}$ $\Delta \equiv SS_{xx} - (S_x)^2$



$$a = \frac{S_{xx}S_y - S_xS_{xy}}{\Delta}$$
$$b = \frac{SS_{xy} - S_xS_y}{\Delta}$$



a=(sxx*sy-sx*sxy)/d b=(s*sxy-sx*sy)/d



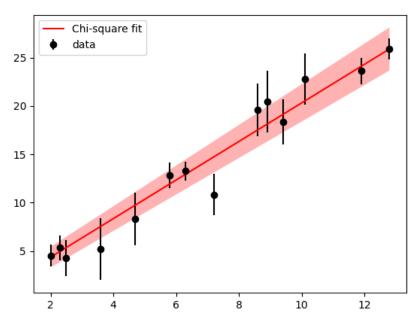
a,b 값

.37712438758161604

1.9939510767614683

a,b error값

- 0.8438718500969482
- 0.10806292881858451



토의사힝

1.Reduced Chi-Square?

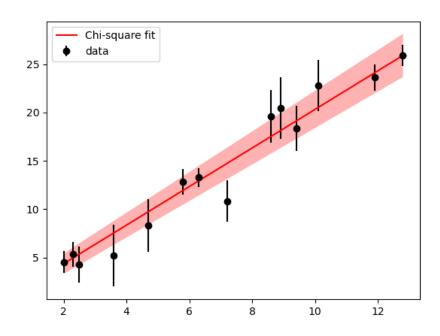
$$\chi^2_{reduced} = rac{\chi^2}{M}$$
 M=14-12=2

Reduced chi square 값

0.6001758574841355



적절하게 fitting 되었다



2. y뿐만 아니라 x에도 오차가 있는 경우?

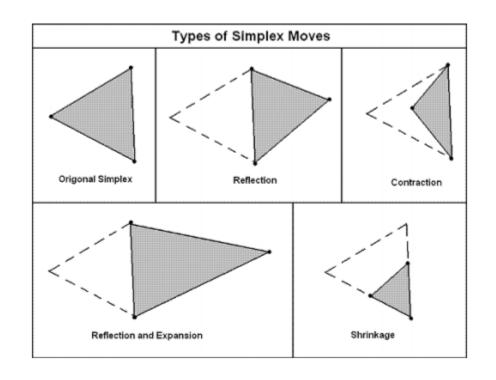
$$\sum_{i=1}^{n} \frac{[y_i - y(x_i)]^2}{\sigma_i^2} \qquad \chi^2 = \sum_{i=1}^{N} \left[\left(\frac{X_i - x_i}{\sigma_{X_i}} \right)^2 + \left(\frac{Y_i - y_i}{\sigma_{Y_i}} \right)^2 \right],$$

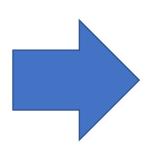
y에 대해서만 아닌 x에 대해서도 고려를 하여 y=ax+b 와 x=y/a-b/a 2개의 식을 이용하여 chi-square의 최소점을 구해본다

그렇다면 y에 대한 error만 있을 경우와 크게 차이가 없을거라고 생각이 되지만 a,b에 대한 error 값이 커져그래프의 Chi-square fit가 넓어질것이다

기본원리

Downhill Simplex Method





Chi-Square 값이 가장 작은 부분을 찾아 Downhill Simplex 수행

실행

```
if chre<=CH[0][0]: #최저값이면 EXTENSION
                                                                                                               Reflection 한 지점의 chi-square가
   exx=2*rex-(CH[0][1]+CH[1][1])/2
                                                                                                               최저이면 extension 진행
   exy = 2 * rey - (CH[0][2] + CH[1][2]) / 2
                                                                                                               Extension 한곳이 최저이면 그 좌표 반
   if chex<=chre: #extension이 reflection 보다 작으면
      return CH[0][1], CH[1][1], exx, CH[0][2], CH[1][2], exy
                                                                                                               환 or 아니면 reflection 한 좌표 반환
   elif chex>chre: #extension이 reflection보다 크면
      return CH[0][1], CH[1][1], rex, CH[0][2], CH[1][2], rey
elif chre>CH[0][0] and chre<=CH[1][0]: #reflection 값이 중간값이면
   return CH[0][1], CH[1][1], rex, CH[0][2], CH[1][2], rey
                                                                                                              Reflection 한 지점의 chi-squar가
elif chre>CH[1][0]: #reflection 한 값이 최고값이면 contraction
   cox=(CH[0][1]+CH[1][1]+CH[2][1])/2
                                                                                                               최고이면 contraction 진행
   coy = (CH[0][2] + CH[1][2] + CH[2][2]) / 2
   chco=ch(cox,coy)
   if chco>CH[1][0]: #여전히 최고갑이면 shrink 함
      return CH[0][1], (CH[1][1]+CH[0][1])/2, (CH[2][1]+CH[0][1])/2, CH[0][2], (CH[1][2]+CH[0][2])/2, (CH[2][2]+CH[0][2])/2
                                                                                                               Contraction 한 지점이
                                                                                                               최고값이면 shrink 진행
      return CH[0][1],CH[1][1], cox, CH[0][2], CH[1][2], coy
def downhill(x1,x2,x3,y1,y2,y3):
   p=[x1, x2, x3, y1, y2, y3]
       if np.abs(p[0] * p[4] + p[3] * p[2] + p[5] * p[1] - p[4] * p[2] - p[3] * p[1] - p[0] * p[5]) / 2 < 0.0001...
                                                                                                                    세 점의 삼각형 넓이가
          return p
                                                                                                                    일정 이하까지 내려갈때가지 진행
          p=determine(p[0],p[1],p[2],p[3],p[4],p[5])
```

결과/토의사항

downhill(5,0,-3,4,-4,2)

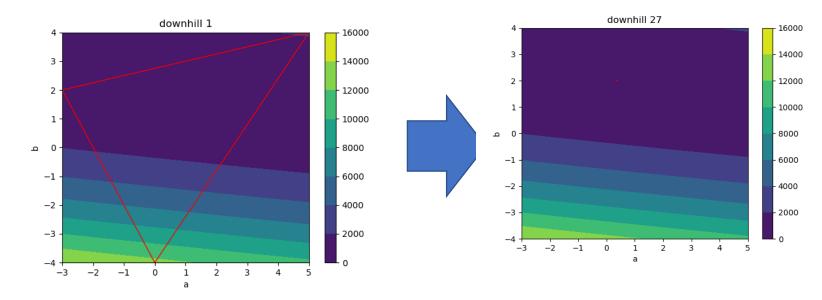
초기 삼각형의 좌표를 (5,4), (0,-4), (-3,2) 로 설정후

Downhill 결과(삼각형 길이 수렴조건)

0.37712227925658226 1.9939513327553868

0.37712388671934605 1.9939508619718254

0.37712831888347864 1.9939506954979151



과제 8-1의 결과값과 비교

a값 0.37712438758161604 b값 1.9939510767614683 a오차 0.8438718500969482 0.10806292881858451

오차 계산

$$\frac{\partial^2 f}{\partial a^2} \sim \frac{1}{\sigma_a^2}$$

$$f''(x)pprox rac{f(x+h)-2f(x)+f(x-h)}{h^2}$$

h=0.000001으로 설정 시 적절한 2차미분값 도출

a오차 b오차

0.29745481000563945

0.03809016683024241

8-1 과 8-2 의 a,b값은 거의 유사하지만 Error에 대해서는 8-2(Downhill)의 방법이 더 적은값이 나왔다.

토의사항

수렴조건?

수렴조건의 경우 3가지 경우를 두고 downhill을 실행 해보았다.

- 1.삼각형의 넓이를 기준으로
- 2.삼각형의 변의 길이를 기준으로
- 3.세 지점에서의 reduced chi square를 기준으로

첫번째와 두번째의 경우 수렴기준의 값을 얼마나 작게 설정하냐에 따라 값이 달라질수 있지만 매우 작게 설정한다면 정상적으로 downhil의 결과 가 나옴을 알수 있다.

Ex) (3,5) (1,2) (2,3) 에 대하여 삼각형의 넓이를 기준으로 downhill 진행 기준을 넓이 0.0001 이하로 진행시

- 0.96875 1.9375
- 0.9609375 1.921875
- 0.9765625 1.9453125



초기조건에 따라 매주 작은 수렴 조건 필요

기준을 넓이 0.0000001 이하로 진행시

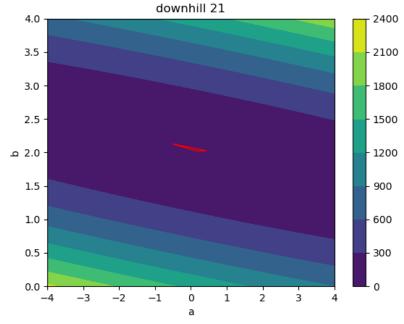
- 0.37750167958438396 1.9939096989110112
- 0.3775776815600693 1.9939235306810588
- 0.3768957192078233 1.9939954816363752

토의사항

수렴조건?

세번째 경우는 각각 지점에 Chi square가 12 미만일때까지를 수렴조건으로 해보았다 초기좌표 (4,0) (-4,2) (-4,4)

0.4375 2.0234375 0.15625 2.021484375 -0.515625 2.1279296875

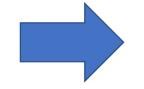


Reduced chi square 값?

- 0.6001758574846698
- 0.6001758574862646
- 0.6001758574860314

세 지점 모두 1이하로 적절하게 fitting 되었다

세 지점의 Chi square가 수렴조건 이하가 될 경우 downhill이 끝나 삼각형이 적절히 작아지지 않음을 볼수 있다



첫번째 두번째의 수렴조건을 사용하되 적절하게 작은 수렴기준이 필요함을 볼수있다.

토의사항

초기조건?

초기조건을 (3,4) (1,2) (2,3) 과 같이 삼각형이 아닌 초기 조건을 설정하였을때 다음과 같이 나옴을 볼수있다

```
0.9304924011230469 1.9304924011230469
```

- 0.9304904937744141 1.930490493774414
- 0.9304943084716797 1.9304943084716797

a,b를 randrange(-100,100) 로 설정후 downhill 실행결과 대부분 경우에서 원하는 값으로 downhill이 실행이 되었다.



삼각형을 이루는 좌표로 초기조건 설정

경계를 벗어나는 경우?

우선 결과값을 도출할때에는 경계를 벗어날 걱정은 없다.

하지만 plot 하여 gif 를 만들 경우 평면의 경계를 어떻게 설정할 것인가?

Downhill 실행 과정 도중 나온 삼각형 좌표중 최소, 최대값을 저장하여 이를 범위로 평면 경계를 설정한다

```
if max([p[0]_p[1]_p[2]])>maxx: maxx=max([p[0]_p[1]_p[2]])
if max([p[3]_p[4]_p[5]]) > may: may = max([p[3]_p[4]_p[5]])
if min([p[0]_p[1]_p[2]])<mix: mix=min([p[0]_p[1]_p[2]])
if min([p[3]_p[4]_p[5]]) <miy: miy = min([p[3]_p[4]_p[5]])</pre>
```

Reference

https://www.physicsforums.com/threads/chi-squared-fit-with-errors-on-both-x-and-y.980490/

Peter L. Jolivette, least-squares fits when there are errors in X