# 非平衡科学 前半レポート

05-211525 齋藤駿一

2022年12月27日

## 1

以下の2次元 Fokker-Planck 方程式(引数は省略した)を考える.

$$\partial_t P_{X,Y} = -\partial_x \left( \nu_X P_{X,Y} \right) - \partial_y \left( \nu_Y P_{X,Y} \right), \tag{1}$$

$$\nu_X = \mu F_X - \mu \beta^{-1} \partial_x \ln P_{X,Y},\tag{2}$$

$$\nu_Y = \mu F_Y - \mu \beta^{-1} \partial_u \ln P_{X,Y}. \tag{3}$$

## 1.1

平衡とは、任意の場所で確率の流れがゼロとなる定常状態のことである。つまり、任意の (x,y) について

$$\nu_X(x, y; t) = \nu_Y(x, y; t) = 0 \tag{4}$$

が成り立つことである.

#### 1.2

定常とは、任意の場所で確率分布が時刻によらない状態のことである。つまり、任意の (x,y) について

$$\partial_t P_{X,Y}(x,y;t) = 0 \tag{5}$$

が成り立つことである.

### 1.3

講義資料によると, Fokker-Planck 方程式

$$\partial_t P_X(x;t) = -\partial_x [A^{(1)}(x;t)P_X(x;t)] + \frac{1}{2}\partial_x^2 [A^{(2)}(x;t)P_X(x;t)]$$
(6)

には Langevin 方程式

$$\frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t} = A^{(1)}(x(t);t) + \sqrt{A^{(2)}(x(t);t)} \cdot \xi(t)$$
 (7)

が対応する。今回の系はx成分とy成分を独立に扱えるので、それぞれについて上のような対応を考えると、x成分については

$$A^{(1)} = \mu F_X, \qquad A^{(2)} = 2\mu \beta^{-1},$$
 (8)

y 成分については

$$A^{(1)} = \mu F_Y, \qquad A^{(2)} = 2\mu \beta^{-1} \tag{9}$$

となる. したがって, Fokker-Planck 方程式 (1) に対応する Langevin 方程式は

$$\frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t} = \mu F_X + \sqrt{2\mu\beta^{-1}} \cdot \xi(t) \tag{10}$$

$$\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t} = \mu F_Y + \sqrt{2\mu\beta^{-1}} \cdot \xi(t) \tag{11}$$

と与えられる.

#### 1.4

式(1)に式(2)および式(3)を代入すると,

$$\partial_t P_{X,Y} = -\mu \partial_x (F_X P_{X,Y}) + \mu \beta^{-1} \partial_x^2 P_{X,Y} - \mu \partial_y (F_Y P_{X,Y}) + \mu \beta^{-1} \partial_y^2 P_{X,Y}$$
(12)

が得られる. この右辺の第 1 項は x 方向に働く力  $F_X$  による駆動を表し,第 2 項は x 方向の拡散を表す. これらはそれぞれ式 (10) の右辺第 1 項,第 2 項に対応する. 同様に,上式の第 3 項と第 4 項は,v 方向の駆動と拡散なので,それぞれ (11) の右辺第 1 項,第 2 項に対応する.

#### 1.5

力を次のように与える.

$$F_X = -\partial_x U(x, y), \tag{13}$$

$$F_Y = -\partial_u U(x, y), \tag{14}$$

$$U(x,y) = \frac{k}{2} (x^2 + y^2).$$
 (15)

このとき,

$$\nu_X = -\mu \partial_x \left( U(x, y) + \beta^{-1} \ln P_{X,Y}(x, y; t) \right), \tag{16}$$

$$\nu_Y = -\mu \partial_y \left( U(x, y) + \beta^{-1} \ln P_{X,Y}(x, y; t) \right), \tag{17}$$

となるので、平衡の条件 (4) から、平衡分布  $P_{X,Y}^{\mathrm{eq}}$  に対して

$$\partial_x \left( U(x,y) + \beta^{-1} \ln P_{X,Y}^{\text{eq}}(x,y) \right) = \partial_y \left( U(x,y) + \beta^{-1} \ln P_{X,Y}^{\text{eq}}(x,y) \right) = 0 \tag{18}$$

が成り立つ. よって,  $U+\beta^{-1}\ln P_{X,Y}^{\mathrm{eq}}$  は (x,y,t) のいずれにもよらない関数となるので,

$$U(x,y) + \beta^{-1} \ln P_{X,Y}^{\text{eq}}(x,y) = \text{const.} =: c$$
 (19)

となる. したがって,

$$P_{X,Y}^{\text{eq}}(x,y) = e^c e^{-\beta U(x,y)} \tag{20}$$

が成り立つ. この両辺をx,yについて積分すると、規格化条件より、

$$1 = e^{c} \int dx \int dy \, e^{-\beta U(x,y)}$$
$$\therefore e^{c} = \left[ \int dx \int dy \, e^{-\beta U(x,y)} \right]^{-1} \tag{21}$$

となる. 具体的なUの表式を代入して計算すると,

$$\int dx \int dy \, e^{-\beta U(x,y)} = \frac{2\pi}{\beta k} \tag{22}$$

となるので,

$$e^c = \frac{\beta k}{2\pi} \tag{23}$$

が分かる. よって, 平衡分布は

$$P_{X,Y}^{\text{eq}}(x,y) = \frac{\beta k}{2\pi} e^{-\frac{\beta k}{2} (x^2 + y^2)}$$
(24)

と求まる.

#### 1.6

解けなかったが、分かったところまで書く.

定常分布を  $P_{X,Y}^{\mathrm{st}}$  とおき, さらに

$$\nu_X^{\text{st}} := \mu F_X - \beta^{-1} \partial_x \ln P_{X,Y}^{\text{st}} = \mu (-kx + ay) - \mu \beta^{-1} \partial_x \ln P_{X,Y}^{\text{st}}$$

$$\tag{25}$$

$$\nu_Y^{\text{st}} := \mu F_Y - \beta^{-1} \partial_y \ln P_{X,Y}^{\text{st}} = \mu (-ax - ky) - \mu \beta^{-1} \partial_y \ln P_{X,Y}^{\text{st}}$$
 (26)

とおくと,

$$\partial_x(\nu_X^{\text{st}} P_{X,Y}^{\text{st}}) + \partial_x(\nu_X^{\text{st}} P_{X,Y}^{\text{st}}) = 0$$
(27)

が成り立つ. 代入して整理すると,

$$(\partial_x^2 + \beta k x \partial_x) P_{X,Y}^{\text{st}} + (\partial_y^2 + \beta k y \partial_y) P_{X,Y}^{\text{st}} = -2\beta k P_{X,Y}^{\text{st}} - \beta a (x \partial_y - y \partial_x) P_{X,Y}^{\text{st}}$$
(28)

となる. ここで、関数 F(x,y) を

$$P_{X,Y}^{\text{st}} = e^{-\frac{\beta k}{2}(x^2 + y^2)} F(x, y)$$
 (29)

とおいて,上式を整理すると,

$$(\partial_x^2 + \partial_y^2)F(x,y) = -\beta a(x\partial_y - y\partial_x)F(x,y)$$
(30)

が得られる. さらに, 直交座標 (x,y) の代わりに極座標  $(r,\theta)$  を用いると,

$$F(r,\theta) := F(x = r\cos\theta, y = r\sin\theta) \tag{31}$$

として,

$$\left(\partial_r^2 + \frac{1}{r}\partial_r + \frac{1}{r^2}\partial_\theta^2\right)F(r,\theta) = -\beta a\partial_\theta F(r,\theta)$$
(32)

が分かる. これを変数分離して解こうとしたがうまくいかなかった.

問題の解答にはならないが、確率の非負性を満たさない定常分布は次のように求まった. 問題を 簡単にするため

$$\partial_{\theta} F(r, \theta) = 0 \tag{33}$$

と仮定すると,

$$\left(\partial_r^2 + \frac{1}{r}\partial_r\right)F(r,\theta) = 0 \tag{34}$$

となる. この解は任意定数 c を用いて

$$F(r,\theta) = c \ln r \tag{35}$$

と書ける. したがって,

$$P_{X,Y}^{\rm st} = ce^{-\frac{\beta k r^2}{2}} \ln r \tag{36}$$

と書ける. これは確率の非負性を満たさないが、規格化条件を満たすようにcを

$$c = \left[ \int_0^\infty e^{-\frac{\beta k r^2}{2}} \ln r \cdot 4\pi r^2 \, \mathrm{d}r \right]^{-1} \tag{37}$$

ととることはできる. この積分は,  $u=\beta kr^2/2$ と変数変換し, 積分の公式を用いると,

$$\int_{0}^{\infty} e^{-\frac{\beta k r^{2}}{2}} \ln r \cdot 4\pi r^{2} dr = \frac{2\sqrt{2}\pi}{(\beta k)^{3/2}} \left[ \ln \frac{2}{\beta k} \cdot \int_{0}^{\infty} u^{1/2} e^{-u} du + \int_{0}^{\infty} u^{1/2} e^{-u} \ln u du \right] 
= \frac{2\sqrt{2}\pi}{(\beta k)^{3/2}} \left[ \frac{\sqrt{\pi}}{2} \ln \frac{2}{\beta k} + \frac{\sqrt{\pi}}{2} (2 - \gamma - \ln 4) \right] 
= \sqrt{\frac{2\pi^{3}}{(\beta k)^{3}}} \left[ 2 - \gamma - \ln (2\beta k) \right]$$
(38)

と書き直せる $^{*1}$ . ただし,  $\gamma$  はオイラー定数である. 以上より, 確率の非負性を満たさない定常分布

$$P_{X,Y}^{\text{st}} = \frac{1}{2 - \gamma - \ln(2\beta k)} \sqrt{\frac{(\beta k)^3}{2\pi^3}} e^{-\frac{\beta k}{2}(x^2 + y^2)} \ln\sqrt{x^2 + y^2}$$
(39)

が得られる.

 $<sup>^{*1}</sup>$  実際には Wolfram Alpha を用いた.