

演習解答 7

(1) 省略

(2) X, Y が独立で、連続分布を持つとき、 $P(X=Y)=0$ となることは演習問題 3, (1) で示した。同一分布である場合も同様

$P(X=Y)=0$ を示せば、よって $Y \leftarrow -Y$ である。

$P(X=-Y)=0$ より $P(X+Y=0)=0$ である。

(3) 第 3 回講義より、 X, Y が独立 $\Leftrightarrow \forall A_1, A_2 \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ に対して、

$$P(X \in A_1 \cap Y \in A_2) = P(X \in A_1) \cdot P(Y \in A_2)$$

である。よって $f(X), f(Y)$ が独立 $\Leftrightarrow \forall A_1, A_2 \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ に対して、

$$\begin{aligned} & P(f(X) \in A_1 \cap f(Y) \in A_2) \\ &= P(f(X) \in A_1) \cdot P(f(Y) \in A_2) \end{aligned}$$

である。

今 X, Y は独立なので、

$$\begin{aligned} P(f(X) \in A_1 \cap f(Y) \in A_2) &= P(X \in f^{-1}(A_1) \cap Y \in f^{-1}(A_2)) \\ &= P(X \in f^{-1}(A_1)) \cdot P(Y \in f^{-1}(A_2)) \\ &= P(f(X) \in A_1) \cdot P(f(Y) \in A_2) \end{aligned}$$

より、 $f(X), f(Y)$ は独立。

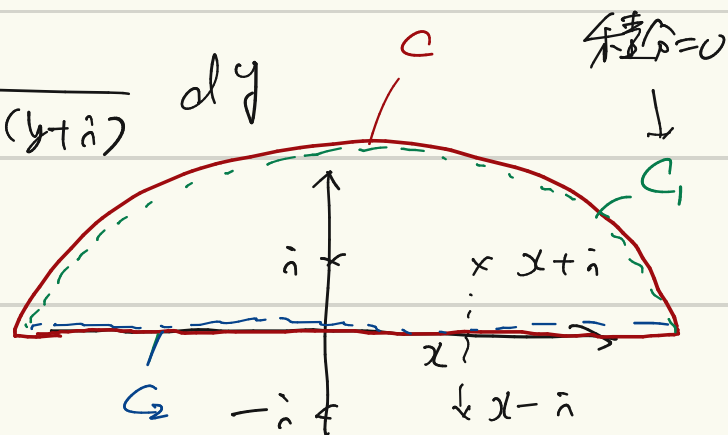
$$(4) \quad f(z) = \frac{1}{\pi(z^2+1)} \quad (z \neq \pm i) \quad x \in \mathbb{R} \text{ かつ } z \neq 0$$

$$f * f(x) = \int f(x-y) f(y) dy$$

$$= \int \frac{1}{\pi((x-y)^2+1)} \cdot \frac{1}{\pi(y^2+1)} dy$$

$$= \frac{1}{\pi^2} \int \frac{1}{(x-y+i)(x-y-i)(y-i)(y+i)} dy$$

$$= \frac{1}{\pi^2} \int_C (z) dz$$



$$= \frac{1}{\pi^2} 2\pi i \left(\frac{(-1)}{(x-i-(x+i))(x+i-i)(x+i+i)} \right.$$

$$\left. + \frac{1}{(x-i+i)(x-i-i)(i+i)} \right) \quad (\text{留数定理})$$

$$= \frac{1}{\pi^2} 2\pi i \cdot \frac{2x}{(2i)x(x+2i)(x-2i)}$$

$$= \frac{1}{\pi} \cdot \frac{2}{x^2+4}$$

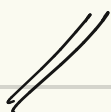
$$(x=0 \text{ のとき}) \quad f * f(x) = \frac{1}{\pi^2} \int \frac{1}{(y^2+1)^2} dy$$

$$= \frac{1}{\pi^2} \int \frac{1}{(y+i)^2(y-i)^2} dy$$

$$= \frac{1}{\pi^2} 2\pi i \cdot \left[\frac{d}{dz} \left(\frac{1}{(z+i)^2} \right) \Big|_{z=i} \right] = \frac{1}{2\pi}$$

$$x \in \mathbb{R} \quad f * f(x) = \frac{1}{\pi} \frac{2}{x^2+4} \quad (x \in \mathbb{R})$$

→ z = i - 留数



$$(5) \left\{ \begin{array}{l} u = \frac{x}{x+y} \\ v = y \end{array} \right. \text{ とおく. } \left\{ \begin{array}{l} x = -\frac{uv}{u-1} \\ y = v \end{array} \right. \text{ となる.}$$

$$\left| \frac{\partial(x,y)}{\partial(u,v)} \right| = \left| \begin{pmatrix} -\frac{v}{u-1} + \frac{uv}{(u-1)^2} & 0 \\ -\frac{u}{u-1} & 1 \end{pmatrix} \right| = \left| \begin{pmatrix} \frac{v}{(u-1)^2} & 0 \\ * & 1 \end{pmatrix} \right| = \frac{v}{(u-1)^2}$$

よって.

$$\begin{aligned} p(u,v) &= \frac{\lambda^{\alpha+\beta}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \cdot \left(\frac{uv}{1-u}\right)^{\alpha-1} \cdot e^{-\lambda \frac{uv}{1-u}} \cdot v^{\beta-1} e^{-\lambda v} \cdot \frac{v}{(u-1)^2} \\ &= \frac{\lambda^{\alpha+\beta}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \cdot (1-u)^{-(\alpha+\beta)} u^{\alpha-1} \cdot v^{\alpha+\beta-1} \cdot e^{-\lambda(1+\frac{u}{1-u})v} \end{aligned}$$

となる. v は u を固定したときのガンマ分布の密度関数の形をとり u の範囲で

$$\begin{aligned} \int p(u,v) dv &= \frac{\lambda^{\alpha+\beta}}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} (1-u)^{-(\alpha+\beta)} \cdot u^{\alpha-1} \cdot \frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{\left(\frac{\lambda}{1-u}\right)^{\alpha+\beta}} \\ &= \frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} \cdot (1-u)^{\beta-1} u^{\alpha-1} \quad : \text{ ベータ分布} \\ &\quad (0 \leq u \leq 1) \end{aligned}$$

(6) (i) f は連続関数となる. $(x_n, \omega_n) \in \text{epi}(f)$ かつ $(x_n, \omega_n) \rightarrow (x, \omega)$ ならば

$$\forall n \geq 1: f(x_n) \leq \omega_n \text{ となる.}$$

$$f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_n) = \limsup_{n \rightarrow \infty} f(x_n) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} \omega_n = \omega$$

$$\text{よって } (x, \omega) \in \text{epi}(f)$$

(ii) (i) 同様. $\text{epi}(f)$ に支持超平面の定理を適用して.

$$(x^T, f(x))^T \in \mathbb{R}^{d+1} \text{ に対して, 必ず } \begin{pmatrix} g \\ \beta \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{d+1} \text{ かつ } \begin{pmatrix} g \\ \beta \end{pmatrix} \neq 0 \text{ なるものが存在して}$$

$$\begin{pmatrix} g^T & \beta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ f(x) \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} g^T & \beta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x' \\ \omega' \end{pmatrix} \quad (\forall (x', \omega') \in \text{epi}(f))$$

となる. 必ず β は正の実数となることを示せばよい.

$\begin{pmatrix} x' \\ \omega' \end{pmatrix} \in C \subset \begin{pmatrix} x \\ f(x)+1 \end{pmatrix}$ を取るとする。

$$(\beta^T, \beta) \begin{pmatrix} x \\ f(x)+1 \end{pmatrix} \leq (\beta^T, \beta) \begin{pmatrix} x' \\ f(x)+1 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \beta f(x) \leq \beta (f(x)+1) \Leftrightarrow 0 \leq \beta$$

よって、 $0 \leq \beta$ を得る。こゝで、 $\beta = 0$ とする。

$$\beta^T x \leq \beta^T x' \quad (\forall x' \in \mathbb{R}^d)$$

仮定より、 $\beta = 0$ とする。よって $\begin{pmatrix} \beta \\ \beta \end{pmatrix} \neq 0$ なるベクトルを得る。

よって、 $\beta > 0$ とする。

$$\text{よって、} \left(\frac{\beta}{\beta}\right)^T x + f(x) \leq \left(\frac{\beta}{\beta}\right)^T x' + \omega' \quad (\forall (x', \omega') \in \text{epi}(f))$$

よって、特に $\tilde{g} = -\frac{\beta}{\beta}$ とし、 $\omega' = f(x')$ とする。

$$f(x') \geq \tilde{g}^T (x' - x) + f(x) \quad (\forall x' \in \mathbb{R}^d)$$

よって、 $\partial f(x) \neq \emptyset$ なる $\tilde{g} \in \partial f(x)$ とする。 //

$$(7) \quad \|X\|_2 = (E[|X|^2])^{\frac{1}{2}} = (E[|X|^{\frac{2}{p}}])^{\frac{1}{2}}$$

$$\leq (E[|X|^p])^{\frac{1}{p} \cdot \frac{1}{2}} = (E[|X|^p])^{\frac{1}{2p}}$$

(Jensen の不等式 $f(x) = |x|^p$ ($p < 1$) は凹関数)

凹関数 f に対し、

$$E[f(x)] \leq f(E[x])$$

$$(8) \quad (7) \text{ より } \|X\|_1 \leq \|X\|_2 \text{ なること。 } \|X\|_2 < \infty \text{ ならば } \|X\|_1 < \infty$$

$$E[(x-\mu)^2] = E[(x-a+a-\mu)^2] = E[(x-a)^2] + 2E[(x-a)(a-\mu)] + (a-\mu)^2$$

$$\uparrow = E[(x-a)^2] - (a-\mu)^2 \leq E[(x-a)^2]$$

$X \in L^2$ より、これらの積の期待値は全 0 とする。 //

(9) $X_n \rightarrow X$ であるとして、 $X_1 \leq X_n \leq X$ か? $X_n \rightarrow X$ である。

このとき単調収束定理が適用できる ($E[X] = \infty$ である場合)

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n - X_1] = E\left[\lim_{n \rightarrow \infty} (X_n - X_1)\right] = E[X - X_1]$$

成り立つから、 $X - X_1 \geq 0$ であり、 $E[X - X_1] = E[|X - X_1|]$

今、 $E[X_n]$ は単調非減少であり、 $\lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n] = \sup_n E[X_n] < \infty$

$E[X_1] < \infty$ であるから、 $E[|X - X_1|] < \infty$ である。

$$\infty > E[|X - X_1|] \geq E[|X|] - E[X_1] \quad \text{よって} \quad E[|X|] < \infty \text{ であり}$$

$E[|X|] < \infty$ であるから、つまり $X \in L^1$ である。

$E[X_n] \rightarrow E[X]$ は上から示した通りである。

$$\begin{aligned} (10) \quad E[(X+Y)^p] &= 2^p E\left[\left(\frac{X+Y}{2}\right)^p\right] && \leftarrow f(x) = |x|^p \quad (p \geq 1) \\ &\leq 2^p \left(\frac{1}{2} E[X^p] + \frac{1}{2} E[Y^p]\right) && \text{は凸関数} \\ &= 2^{p-1} (E[X^p] + E[Y^p]) \end{aligned}$$