

# HW1

第一题解答. (a)

$$P(|x| \leq t) = P(-t \leq x \leq t) = \frac{2t}{2} = t, \forall t \in (0, 1)$$

可见  $r = |x| \sim U(0, 1)$ .

(b)

$$P(u = 1) = P(x = |x|) = P(x \geq 0) = \frac{1}{2}$$

同理可得  $P(u = -1) = \frac{1}{2}$ .

□

第二题解答. (a)

$$p(x) = \int_{\{y: x^2 + y^2 \leq 1\}} \frac{1}{\pi} dy = \int_{\{y: -\sqrt{1-x^2} \leq y \leq \sqrt{1-x^2}\}} \frac{1}{\pi} dy = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2}, \forall -1 \leq x \leq 1$$

(b) 对任意给定的  $t \in (-1, 1)$ , 我们利用几何意义来求解密度函数, 现在考虑一个微元  $\Delta t$ , 我们有:

$$\begin{aligned} & P(t \leq x \leq t + \Delta t) \\ &= P(\arccos(x) \in (\min\{\arccos(t), \arccos(t + \Delta t)\}, \max\{\arccos(t), \arccos(t + \Delta t)\})) \\ &= \frac{|\arccos(t + \Delta t) - \arccos(t)|}{2\pi} \\ &= \frac{|\arccos(t + \Delta t) - \arccos(t)|}{\Delta t} \frac{1}{2\pi} \Delta t \\ &\stackrel{\Delta t \rightarrow 0}{=} \frac{1}{2\pi \sqrt{1-t^2}} \Delta t \end{aligned}$$

所以我们有  $p(x) = \frac{1}{2\pi \sqrt{1-x^2}}, \forall -1 \leq x \leq 1$ .

□

第三题解答. (a) 先证明  $P(u = \pm 1) = \frac{1}{2}$ . 按照定义  $P(u = 1) = P(x = |x|) = P(x \geq 0) = \frac{1}{2}$ , 同理可以得到  $P(u = -1) = \frac{1}{2}$ . 下证  $u$  与  $|x|$  独立, 对任意的  $s \in \{-1, +1\}$ ,  $t \geq 0$ , 来证明  $P(u = s, |x| \leq t) = P(u = s)P(|x| \leq t)$  即可. 事实上:

$$\begin{aligned} & P(u = s, |x| \leq t) \\ &= P(u = s, 0 \leq x \leq t) + P(u = s, -t \leq x \leq 0) \\ &= P(0 \leq x \leq t) \mathbb{I}\{s = 1\} + P(-t \leq x \leq 0) \mathbb{I}\{s = 0\} \\ &= \frac{1}{2} P(|x| \leq t) \mathbb{I}\{s = 1\} + \frac{1}{2} P(|x| \leq t) \mathbb{I}\{s = 0\} \\ &= P(u = s) P(|x| \leq t) \mathbb{I}\{s = 1\} + P(u = s) P(|x| \leq t) \mathbb{I}\{s = 0\} \\ &= P(u = s) P(|x| \leq t) \end{aligned}$$

(b) 对于任意的  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$\begin{aligned}
& P(x \leq t) \\
&= P(x \leq t, \sigma = 1) + P(x \leq t, \sigma = -1) \\
&= P(x \leq t, \sigma = 1) + P(x \geq -t, \sigma = -1) \\
&= P(x\sigma \leq t, \sigma = 1) + P(x\sigma \leq t, \sigma = -1) \\
&= P(x\sigma \leq t) \\
&= P(x\sigma \leq t, x \geq 0) + P(x\sigma \leq t, x \leq 0) \\
&= P(|x|\sigma \leq t, x \geq 0) + P(x\sigma \geq -t, x \leq 0) \\
&= P(|x|\sigma \leq t, x \geq 0) + P(|x|\sigma \leq t, x \leq 0) \\
&= P(|x|\sigma \leq t)
\end{aligned}$$

其中第六个等号成立是因为  $x\sigma$  也是一个关于 0 对称的随机变量.

(c) 由 (a) 我们可以知道  $\frac{|y|}{y}$  与  $|y|$  是独立的, 又因为  $\frac{|y|}{y}$  与  $x$  也独立, 从而  $\frac{|y|}{y}$  与  $\frac{x}{|y|}$  独立, 因为  $\frac{|y|}{y}$  是  $\{-1, +1\}$  上的均匀分布, 因此套用 (b), 我们直接就可以得到  $\frac{x}{y} = \frac{x}{|y|} \frac{|y|}{y} \stackrel{d}{=} \frac{x}{|y|}$ .

(d) 按照  $t_1$  分布的定义,  $\frac{x}{|y|} \stackrel{d}{=} t_1$ , 再套用 (c), 则直接可以得到  $\frac{x}{y} \stackrel{d}{=} t_1$ .

□

**第四题解答.** (a)

$$f(r, \theta) = f_{(x_1, x_2)}(x_1(r, \theta), x_2(r, \theta)) \left| \frac{\partial(x_1, x_2)}{\partial(r, \theta)} \right| = h(r)r\mathbb{I}\{r \geq 0, 0 \leq \theta \leq 2\pi\} = 2\pi rh(r)\mathbb{I}\{r \geq 0\} \cdot \frac{1}{2\pi}\mathbb{I}\{0 \leq \theta \leq 2\pi\}$$

所以  $\theta \sim U(0, 2\pi)$ , 且  $p(r) = 2\pi rh(r)$ .

(b) 由于  $h(r) = \frac{1}{2\pi r}2r\mathbb{I}\{0 < r < 1\} = \frac{1}{\pi}\mathbb{I}\{0 < r < 1\}$ , 从而  $f(x_1, x_2) = h(\|\mathbf{x}\|_2) = \frac{1}{\pi}\mathbb{I}\{0 < x_1^2 + x_2^2 < 1\}$ . 因此  $\mathbf{x} \sim U(B^2)$ .

(c)  $h(r) = \frac{1}{2\pi r}re^{-\frac{1}{2}r^2}\mathbb{I}\{r > 0\}$ , 从而  $f(x_1, x_2) = h(\|\mathbf{x}\|_2) = \frac{1}{2\pi}e^{-\frac{x_1^2+x_2^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{1}{2}x_1^2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{1}{2}x_2^2}$ . 因此  $x_1, x_2$  iid  $\sim N(0, 1)$ .

(d)  $h(r) = \frac{1}{2\pi r}\mathbb{I}\{0 < r < 1\}$ , 从而  $f(x_1, x_2) = h(\|\mathbf{x}\|_2) = \frac{1}{2\pi\|\mathbf{x}\|_2}\mathbb{I}\{0 < \|\mathbf{x}\|_2 < 1\}$ , 在球心处的密度为无穷大.

□

**第五题解答.**  $\forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|_2} \in \mathbb{S}^{n-1}$ , 因此必然可以找到一个正交矩阵  $H_{\mathbf{x}} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , 此  $H_{\mathbf{x}}$  跟  $\mathbf{x}$  有关, 使得  $H_{\mathbf{x}} \frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|_2} = \mathbf{e}_1$ . 因此我们有:

$$f(\mathbf{x}) = f(H_{\mathbf{x}}\mathbf{x}) = f(H_{\mathbf{x}} \frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|_2} \|\mathbf{x}\|_2) = f(\|\mathbf{x}\|_2 \mathbf{e}_1) := h(\|\mathbf{x}\|_2) \quad \forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$$

□

**第六题解答.** 对于随机向量  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \sim U(B^n)$ , 我们可以构造出随机向量  $\mathbf{y} = (y_1, y_2, \dots, y_n, y_{n+1}, y_{n+2}) \sim U(S^{n+1})$ . 这个随机向量  $\mathbf{y}$  的构造是简单的, 并且与  $\mathbf{x}$  的产生过程无关. 我们只需要构造出一个  $n+2$  维度的标准正态, 然后再将其单位化即可以得到  $\mathbf{y}$ .

由 lecture03 中的推论 6, 我们有  $(y_1, \dots, y_n) \stackrel{d}{=} (x_1, \dots, x_n) \sim U(B^n)$ , 并且  $\forall k < n$ , 以及任意的  $(i_1, i_2, \dots, i_k) \subset (1, 2, \dots, n)$ , 我们会有  $(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k}) \stackrel{d}{=} (x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_k})$ . 由 lecture03 中的定理 4 可以知道,  $(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_k})$  不可能是  $k$  维球内均匀分布, 除非  $k \leq n$ .  $\square$

**评注 1.** 如果两个随机向量同分布, 则他们的任意  $k$  维分布都会同分布。事实上:

$$\mathbf{x} \stackrel{d}{=} \mathbf{y} \Leftrightarrow \mathbf{E}[f(\mathbf{x})] = \mathbf{E}[f(\mathbf{y})], \forall f$$