

## 关于绝对值最值的

## 数学期望问题的几种证法与思考

文/王瑞瑞 李金伟 苑倩倩 李彩娟

**摘要:** 针对一道概率论中关于服从二维正态分布的随机变量函数——绝对值的最小值的数学期望的证明题, 分析并给出四种不同的证明方法, 指出各种证明方法的关键和在最大值问题中的推广, 从而充分发挥“一题多解”在日常教学中的作用, 激发学生的学习积极性, 培养学生的创造性思维能力和发散性思维能力, 同时更好地践行课程思政的理念。

**关键词:** 二维正态分布; 数学期望; 绝对值; 最小值; 最大值

关于数学期望的研究一直是概率论教学中的一个重点, 如王瑞瑞、李金伟的“负二项分布数学期望与方差的一种求法”, 王瑞瑞等人的“最大值与最小值的数学期望的几种求法”, 罗建波的“二维随机变量最小值的数学期望的研究”等, 但是关于多维随机变量绝对值最值的数学期望问题涉及文献较少。故本文对概率论中一道多维随机变量绝对值最小值的数学期望的证明题, 采用“一题多解”的方法进行分析, 作为这些方法的应用, 将结论推广到绝对值最大值的数学期望问题中得到定理3。

## 一、预备知识

下面给出随机变量函数的数学期望的定理。

**定理1:** 若随机变量  $X$  的分布列为  $p(x_i)$  或密度函数为  $p(x)$ , 则  $X$  的某一函数  $g(x)$  的数学期望为  $E[g(X)] = \sum_i g(x_i)p(x_i)$  或  $E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)p(x)dx$ 。

**定理2:** 若二维随机变量  $(X, Y)$  的联合分布列为  $p_{ij} = P(X=x_i, Y=y_j)$  或联合密度函数为  $p(x, y)$ , 则  $Z = g(X, Y)$  的数学期望为:

$$E[g(X, Y)] = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j)p_{ij} \text{ 或 } E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y)p(x, y)dxdy。$$

## 二、绝对值最值的数学期望的几种证法

**例:** 设二维随机变量  $(X, Y)$  服从二维正态分布  $N(0, 0, \sigma^2, \sigma^2, 0)$ , 证明  $E[\min(|X|, |Y|)] = \frac{2(\sqrt{2}-1)}{\sqrt{\pi}}\sigma$ 。

**证法1:** 因  $(X, Y) \sim N(0, 0, \sigma^2, \sigma^2, 0)$ , 故  $p(x, y) =$

$$\frac{1}{2\pi\sigma^2} \cdot e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}, x \in R, y \in R,$$

若  $|x| \geq |y|$ , 则  $\min(|x|, |y|) = |y|$ ; 若  $|x| < |y|$ , 则  $\min(|x|, |y|) = |x|$ 。由定理2可得,

$$E[\min(|X|, |Y|)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \min(|x|, |y|)p(x, y)dxdy =$$

$$\begin{aligned} & \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \min(|x|, |y|) \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dxdy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[ \int_{-\infty}^{-|y|} |y| \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx + \int_{|y|}^{+\infty} |y| \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx + \right. \\ & \left. \int_{-|y|}^{|y|} |x| \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx \right] dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[ \int_{-\infty}^{-|y|} |y| \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx + \int_{|y|}^{+\infty} |y| \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx + \int_{-|y|}^{|y|} |x| \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx \right] dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \left[ |y| \left( \int_{-\infty}^{-|y|} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx + \int_{|y|}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx \right) \right. \\ & \left. + \int_{-|y|}^{|y|} |x| \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx \right] dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \left[ |y| \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \left( \Phi\left(-\frac{|y|}{\sigma}\right) + 1 - \Phi\left(\frac{|y|}{\sigma}\right) \right) \right. \\ & \left. + \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} 2 \int_0^{|y|} x \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx \right] dy \\ &= 2 \int_{-\infty}^{+\infty} |y| \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \left( 1 - \Phi\left(\frac{|y|}{\sigma}\right) \right) dy - \frac{2\sigma^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \left[ e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} \right]_0^{|y|} dy \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= 4 \int_0^{+\infty} y \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \left(1 - \Phi\left(\frac{y}{\sigma}\right)\right) dy - \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \left(e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} - 1\right) dy \\
&= 4 \int_0^{+\infty} y \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} dy - 4 \int_0^{+\infty} y \Phi\left(\frac{y}{\sigma}\right) \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} dy \\
&\quad - \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(\sqrt{2}y)^2}{2\sigma^2}} d(\sqrt{2}y) + \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} dy \\
&= -\frac{4\sigma^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^{+\infty} + \frac{4\sigma^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_0^{+\infty} \Phi\left(\frac{y}{\sigma}\right) de^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} - \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \\
&\quad \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot 1 + \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot 1 \\
&= \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}} + \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ \Phi\left(\frac{y}{\sigma}\right) e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\frac{y^2}{2\sigma^2}} \right. \\
&\quad \left. d\Phi\left(\frac{y}{\sigma}\right) \right] \\
&= \frac{6\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}} + \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ -\frac{1}{2} - \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{2y^2}{2\sigma^2}} dy \right] \\
&= \frac{6\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{2\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(\sqrt{2}y)^2}{2\sigma^2}} d(\sqrt{2}y) \\
&= \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \frac{1}{2} = \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}} = \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}} \\
&= \frac{2(\sqrt{2}-1)\sigma}{\sqrt{\pi}}.
\end{aligned}$$

证法2: 因  $(X, Y) \sim N(0, 0, \sigma^2, \sigma^2, 0)$ , 故  $X \sim N(0, \sigma^2)$ ,  $Y \sim N(0, \sigma^2)$ , 且  $X$  与  $Y$  相互独立, 从而  $|X|$  与  $|Y|$  也相互独立且同分布。下面求其共同的分布, 记  $U = |X|$ , 则显然  $U$  在  $[0, +\infty)$  上取值, 故当  $u < 0$  时,  $F_U(u) = 0$ ; 当  $u \geq 0$  时,

$$F_U(u) = P(U \leq u) = P(|X| \leq u) = P(-u \leq X \leq u) = 2\Phi\left(\frac{u}{\sigma}\right) - 1,$$

从而  $U = |X|$  的密度函数为  $p_U(u) = F'_U(u) = 2\varphi\left(\frac{u}{\sigma}\right) \frac{1}{\sigma} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}}$ ,  $u > 0$ 。由最小值的密度函数公式  $p_Z(z) = n[1 - F(z)]^{n-1} p(z)$ , 可得最小值  $Z = \min(|X|, |Y|)$  的密度函数

$$p_Z(z) = 4 \left[1 - \Phi\left(\frac{z}{\sigma}\right)\right] \cdot \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}}, \quad z > 0.$$

由定理1可知

$$E[\min(|X|, |Y|)] = E(Z) = \int_{-\infty}^{+\infty} z \cdot p_Z(z) dz = \int_0^{+\infty} z \cdot 4 \left[1 - \Phi\left(\frac{z}{\sigma}\right)\right]$$

$$\begin{aligned}
&\cdot \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} dz \\
&= 4 \int_0^{+\infty} z \cdot \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} dz - 4 \int_0^{+\infty} z \cdot \Phi\left(\frac{z}{\sigma}\right) \cdot \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} dz \\
&= -\frac{8\sigma^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} \cdot e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^{+\infty} + \frac{8\sigma^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} \left[ \Phi\left(\frac{z}{\sigma}\right) \cdot e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} d\Phi\left(\frac{z}{\sigma}\right) \right] \\
&= \frac{8\sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{8\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ -\frac{1}{2} - \int_0^{+\infty} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} \cdot \varphi\left(\frac{z}{\sigma}\right) \cdot \frac{1}{\sigma} dz \right] = \frac{8\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{8\sigma}{\sqrt{2\pi}} \\
&\quad \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} dz \\
&= \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{8\sigma}{\sqrt{2\pi}} \left[ \frac{1}{\sqrt{2}} \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(\sqrt{2}z)^2}{2\sigma^2}} d(\sqrt{2}z) \right] = \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{8\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \frac{1}{2} \\
&= \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} - \frac{2\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{2\pi}} = \frac{(4-2\sqrt{2})\sigma}{\sqrt{2\pi}} = \frac{2(\sqrt{2}-1)\sigma}{\sqrt{\pi}}.
\end{aligned}$$

证法3: 由于  $\min(|X|, |Y|) = \frac{|X|+|Y|-|X-Y|}{2}$ , 故

$$E[\min(|X|, |Y|)] = E\left[\frac{|X|+|Y|-|X-Y|}{2}\right] = \frac{1}{2}[E|X|+E|Y|-E|X-Y|].$$

因为  $(X, Y) \sim N(0, 0, \sigma^2, \sigma^2, 0)$ , 故  $X \sim N(0, \sigma^2)$ ,  $Y \sim N(0, \sigma^2)$ , 且  $X$  与  $Y$  独立, 从而

$$\begin{aligned}
E|Y| &= E|X| = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx = 2 \int_0^{+\infty} x \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx \\
&= -\frac{2\sigma^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^{+\infty} = \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma.
\end{aligned}$$

下面求  $E|X|-|Y|$ , 由定理2可直接根据  $(|X|, |Y|)$  的联合密度函数求解该数学期望。不妨记  $U = |X|$ ,  $V = |Y|$ , 由于  $X$  与  $Y$  独立同分布, 故  $U$  与  $V$  独立同分布, 其共同的密度函数为  $p_U(u) = F'_U(u) = 2\varphi\left(\frac{u}{\sigma}\right) \frac{1}{\sigma} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}}$ ,  $u > 0$ 。

从而  $(|X|, |Y|) = (U, V)$  的密度函数为  $p(u, v) = p_U(u)p_V(v) = \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}}$ ,  $u > 0, v > 0$ 。得

$$\begin{aligned}
E|X|-|Y| &= E|U-V| = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} |u-v| p(u, v) dudv = \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} \\
&|u-v| \cdot \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}} dudv \\
&= \int_0^{+\infty} \left[ \int_v^{+\infty} (u-v) \cdot \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}} du + \int_0^v (v-u) \cdot \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}} du \right] dv \\
&= \int_0^{+\infty} \int_v^{+\infty} u \cdot \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}} dudv - \int_0^{+\infty} \int_v^{+\infty} v \cdot \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}} dudv + \int_0^{+\infty} \int_0^v \\
&v \cdot \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}} dudv - \int_0^{+\infty} \int_0^v u \cdot \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{u^2+v^2}{2\sigma^2}} dudv
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \int_0^{+\infty} \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \left[ \int_v^{+\infty} u \cdot \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} du \right] dv - \int_0^{+\infty} v \cdot \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \\
&\left[ \int_v^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} du \right] dv + \int_0^{+\infty} v \cdot \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \left[ \int_0^v \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} du \right] dv - \int_0^{+\infty} \\
&\frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \left[ \int_0^v u \cdot \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} du \right] dv \\
&= \int_0^{+\infty} \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \cdot \left[ \frac{-2\sigma^2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} \Big|_v^{+\infty} \right] dv - \int_0^{+\infty} v \cdot \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \\
&\left[ 1 - \Phi\left(\frac{v}{\sigma}\right) \right] dv + \int_0^{+\infty} v \cdot \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \left[ \Phi\left(\frac{v}{\sigma}\right) - \frac{1}{2} \right] dv - \int_0^{+\infty} \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \\
&\left[ \frac{-2\sigma^2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^v \right] dv \\
&= \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(\sqrt{2}v)^2}{2\sigma^2}} d(\sqrt{2}v) - 3 \int_0^{+\infty} v \cdot \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} dv \\
&+ 2 \int_0^{+\infty} v \cdot \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \Phi\left(\frac{v}{\sigma}\right) dv + \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{2v^2}{2\sigma^2}} dv - \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} \\
&\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} dv \\
&= \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{3\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma + \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} \cdot (-2\sigma^2) \int_0^{+\infty} \Phi\left(\frac{v}{\sigma}\right) de^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \\
&+ \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{2\sqrt{2}} - \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{2} \\
&= \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{3\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi}} + \frac{-8\sigma^2}{\sqrt{2\pi\sigma}} \left[ \Phi\left(\frac{v}{\sigma}\right) e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} \right. \\
&\left. \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{v^2}{2\sigma^2}} dv \right] \\
&= \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{4\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi}} + \frac{-8\sigma^2}{\sqrt{2\pi\sigma}} \left[ 0 - \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(\sqrt{2}v)^2}{2\sigma^2}} d(\sqrt{2}v) \right] \\
&= \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{4\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi}} + \frac{4\sigma}{\sqrt{2\pi}} + \frac{8\sigma}{\sqrt{2\pi}} \cdot \frac{1}{2\sqrt{2}} = \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{4\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi}} + \\
&\frac{2\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi}} + \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}} = \frac{4-2\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma.
\end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned}
E[\min(|X|, |Y|)] &= \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma - \frac{1}{2} E\|X| - |Y|\| = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma - \frac{1}{2} \cdot \frac{4-2\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma \\
&= \frac{2(\sqrt{2}-1)}{\sqrt{\pi}} \sigma.
\end{aligned}$$

证法4: 由于  $\min(|X|, |Y|) = \frac{|X|+|Y|-\|X|-|Y|\|}{2}$ , 故

$$E[\min(|X|, |Y|)] = E\left[\frac{|X|+|Y|-\|X|-|Y|\|}{2}\right] = \frac{1}{2}[E|X|+E|Y|-E\|X|-|Y|\|].$$

由证法3知  $E|X|=E|Y|=\frac{\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}}\sigma$ , 故  $E[\min(|X|, |Y|)]$

$=\frac{\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}}\sigma - \frac{1}{2} \cdot E\|X|-|Y|\|$ . 若记  $U=|X|$ ,  $V=|Y|$ , 则  $U$  与  $V$  独

立同分布于  $p_U(u) = \frac{2}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}}$ ,  $u > 0$ . 为求  $E\|X|-|Y|\|$ ,

令  $Z=|X|-|Y|=U-V$ , 下面先求  $Z$  的密度函数  $p_Z(z)$ . 由变量变换法可知

$$p_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} p_{U,V}(z+v, v) dv = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{4}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{(z+v)^2+v^2}{2\sigma^2}} dv.$$

当  $z > 0$  时, 则  $-z < 0$ , 再由  $z+v > 0$  即  $v > -z$  和  $v > 0$ , 知  $v > 0$ , 故

$$\begin{aligned}
p_Z(z) &= \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{2v^2+2zv}{2\sigma^2}} dv = \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \int_0^{+\infty} \\
&\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(\sqrt{2}v+\frac{z}{\sqrt{2}})^2}{2\sigma^2}} dv \\
&= \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(\sqrt{2}v+\frac{z}{\sqrt{2}})^2}{2\sigma^2}} d(\sqrt{2}v) = \frac{2}{\sqrt{\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \\
&\left(1 - \Phi\left(\frac{z}{\sqrt{2}\sigma}\right)\right).
\end{aligned}$$

同理, 当  $z \leq 0$  时有  $-z \geq 0$ , 再由  $z+v > 0$  即  $v > -z$  和  $v > 0$ , 知  $v > -z$ , 故

$$\begin{aligned}
p_Z(z) &= \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} \int_{-z}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{2v^2+2zv}{2\sigma^2}} dv = \frac{4}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \\
&\cdot \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \int_{-z}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(\sqrt{2}v+\frac{z}{\sqrt{2}})^2}{2\sigma^2}} d(\sqrt{2}v) \\
&= \frac{2}{\sqrt{\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \left(1 - \Phi\left(\frac{-z}{\sqrt{2}\sigma}\right)\right).
\end{aligned}$$

综上所述, 可知  $Z=U-V$  的密度函数为

$$p_Z(z) = \frac{2}{\sqrt{\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \left(1 - \Phi\left(\frac{|z|}{\sqrt{2}\sigma}\right)\right), \quad z \in \mathbb{R}.$$

从而

$$\begin{aligned}
E\|X|-|Y|\| &= E|Z| = \int_{-\infty}^{+\infty} |z| p_Z(z) dz = \int_{-\infty}^{+\infty} |z| \frac{2}{\sqrt{\pi\sigma}} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \\
&\left(1 - \Phi\left(\frac{|z|}{\sqrt{2}\sigma}\right)\right) dz \\
&= \frac{2 \cdot (-4\sigma^2)}{\sqrt{\pi\sigma}} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \left(1 - \Phi\left(\frac{z}{\sqrt{2}\sigma}\right)\right) d\left(-\frac{z^2}{4\sigma^2}\right) \\
&= \frac{-8\sigma}{\sqrt{\pi}} \int_0^{+\infty} \left(1 - \Phi\left(\frac{z}{\sqrt{2}\sigma}\right)\right) de^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \\
&= \frac{-8\sigma}{\sqrt{\pi}} \left[ \left(1 - \Phi\left(\frac{z}{\sqrt{2}\sigma}\right)\right) \cdot e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} d \right]
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \left( 1 - \Phi \left( \frac{z}{\sqrt{2}\sigma} \right) \right) \\ &= \frac{-8\sigma}{\sqrt{\pi}} \left[ -\frac{1}{2} + \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2}\sigma} e^{-\frac{z^2}{4\sigma^2}} \frac{1}{\sqrt{2}\pi} e^{-\frac{z^2}{2\cdot 2\sigma^2}} dz \right] = \frac{-8\sigma}{\sqrt{\pi}} \\ & \left[ -\frac{1}{2} + \frac{1}{\sqrt{2}} \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{z^2}{2\sigma^2}} dz \right] \\ &= \frac{-8\sigma}{\sqrt{\pi}} \left[ -\frac{1}{2} + \frac{1}{\sqrt{2}} \cdot \frac{1}{2} \right] = \frac{4\sigma}{\sqrt{\pi}} - \frac{2\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\pi}} = \frac{4-2\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma. \end{aligned}$$

故

$$E[\min(|X|, |Y|)] = \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma - \frac{1}{2} \cdot \frac{4-2\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma = \frac{2(\sqrt{2}-1)}{\sqrt{\pi}} \sigma.$$

类比地, 将上述四种方法推广到绝对值最大值的数学期望问题中, 得到如下结论<sup>[1]</sup>。

定理3: 设二维随机变量  $(X, Y)$  服从二维正态分布  $N(0, 0, \sigma^2, \sigma^2, 0)$ , 则

$$E[\max(|X|, |Y|)] = \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}}.$$

分析以上证法可知, 对  $\min(|X|, |Y|)$  的不同处理方式得到不同的证法, 通过讨论  $|X|$  与  $|Y|$  的大小关系得证法1; 利用最小值的分布和定理1得证法2; 利用分解式  $\min(|X|, |Y|) = \frac{|X|+|Y| - \||X|-|Y|\|}{2}$  得证法3和4。

证法1和2的计算过程中多次运用了分部积分法、换元积分法、二维正态分布的密度函数、标准正态分布函数  $\Phi(u)$ 、标准正态分布的密度函数  $\varphi(u)$ , 以及概率论中的重要积分  $\int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} du = \frac{1}{2}, \int_0^{+\infty} 2 \frac{u}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{u^2}{2\sigma^2}} du = \frac{\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \sigma, \Phi(0) = \frac{1}{2}$  等; 证法3则是先对绝对值进行分解, 然后求得  $(|X|, |Y|)$  的联合密度函数, 再得出  $E||X|-|Y||$ , 最后得出要证的结论; 证法4中求出差的密度函数是计算的关键<sup>[2]</sup>。

关于多维随机变量函数的数学期望的计算, 常常依据定理2进行, 如证法1和3, 但二重积分增大了计算的难度. 考虑到定积分相较于多重积分会更加容易, 故在多维随机变量函数的分布求解难度不大的情况下, 可将多维随机变量函数的数学期望计算问题转化为一维随机变量的数学期望问题, 如证法2和4。

### 三、结语

概率论中一题多解的问题很多, 教师如何抓住每一个问题, 激发学生的学习积极性, 培养学生的创造性和发散性思维, 以及分析问题、解决问题的能力, 值得一线教师不断地探索与研究, 同时在探究过程中践行创新、举一反三等课程思政的理念。

### 参考文献:

- [1]王瑞瑞,李金伟.负二项分布的数学期望和方差的一种求法[J].高师理科学刊,2019(12):55-57.  
[2]王瑞瑞,李金伟,李彩娟.最大值与最小值的数学期望的几种求法[J].数学学习与研究,2021(12):141-142.

**基金项目:** 河南省2021年度教师教育课程改革研究项目(2021JSJYB124); 2021年度信阳市哲学社会科学规划项目(2021JY061); 河南省高等学校教改项目(2019SJJGLX504); 2020年产学研合作协同育人项目(202002298013); 2020年度信阳学院校级课程思政项目, 信阳学院校级教改项目(2020YJG018); 信阳学院校级科研项目(2021XJLYB009)。

**作者简介:** 王瑞瑞(1983—), 女, 硕士, 讲师, 研究方向: 统计诊断。

(作者单位: 信阳学院数学与统计学院)

