

Lecture 7

期望与方差-II

ruanyl@buaa.edu.cn

September 2016, Beihang University

7.1 随机变量的方差

定义 7.1.1 若随机变量 X 有 $E(X^2) < \infty$, 那么

$$\text{Var}(X) = E\left((X - EX)^2\right)$$

称为 X 的**方差**. X 的方差也常常记为 σ_X^2 . 若 $E(|X|) < \infty$, $E(X^2) = \infty$, 那么称 X 的方差为无穷. 其他情形下, 我们称方差不存在. $\sqrt{\text{Var}(X)}$ 称为 X 的**标准差**.

方差是随机变量偏离平均值的程度, 即是对平均离散程度的刻画.

注记 7.1.1 回顾 Lyapounov 不等式: $0 < \alpha \leq \beta$. 那么

$$(E(|X|^\alpha))^{1/\alpha} \leq (E(|X|^\beta))^{1/\beta}$$

由此看出, 高阶矩存在必然有低阶矩存在. 例如若取 $\beta = 2$, $\alpha = 1$, 那么 $E(|X|) \leq (E(|X|^2))^{1/2}$, 或者 $(E(|X|))^2 \leq E(|X|^2)$.

因此, 若 $E(|X|^2) = E(X^2) < \infty$, 那么 $E(|X|) < \infty$, 从而也有 $|E(X)| < \infty$, 即, 2 阶矩存在即可保证期望存在. 因此在方差的定义中, 只需要 $E(X^2) < \infty$, 就有 $\text{Var}(X) < \infty$

方差及其性质

定理 7.1.1 假设随机变量 X 有 $E(X^2) < \infty$. X 的方差具有以下性质:

- (1) c 为常数, $\text{Var}(c) = 0$; 反之, 若 $\text{Var}(X) = 0$, 那么 $P(X = EX) = 1$;
- (2) $\text{Var}(X + c) = \text{Var}(X)$;
- (3) $\text{Var}(cX) = c^2 \text{Var}(X)$;
- (4) $\text{Var}(X) = E(X^2) - (E(X))^2$;
- (5) (期望的极小性) $\text{Var}(X) = E[(X - EX)^2] \leq E[(X - \mu)^2], \forall \mu$.

■ (1) 若 $X \equiv c$, 那么 $EX = c, \text{Var}(X) = 0$. 若 $\text{Var}(X) = 0$, 那么

由上一节 Markov 不等式的推论可知 $P(X = EX) = 1$.

(2)(3) 直接由定义验证.

(4) 将方差定义式展开

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E\left((X - EX)^2\right) \\ &= E\left(X^2 - 2XEX + (EX)^2\right) \\ &= E(X^2) - 2(EX)^2 + (EX)^2 \\ &= E(X^2) - (EX)^2 \end{aligned}$$

(5) 令 $h(\mu) = E[(X - \mu)^2]$, 展开得到

$$\begin{aligned} h(\mu) &= E(X^2 - 2\mu X + \mu^2) \\ &= E(X^2) - 2\mu EX + \mu^2 \end{aligned}$$

二次函数 $h(\mu)$ 在 $\mu = EX$ 时达到唯一最小值 $\text{Var}(X)$.

注记 7.1.2 期望是对随机变量取值的"加权平均", 性质 (6) 说明, 如果将到 X 各个取值的平方距离之加权平均作为误差标准并称之为均方误差, 那么期望 EX 的均方误差是最小的, 而方差就是其对应的均方误差.

7.2 协方差与相关系数

多个随机变量时, 除了联合分布以外, 我们也常常关心各个随机变量的相互依赖情况, 因此这里我们引入协方差与相关系数, 它们将用来刻画随机变量之间的线性依赖关系.

定义 7.2.1 假设 X, Y 为随机变量, $E(X^2) < \infty, E(Y^2) < \infty$, 那么
(1) **协方差** 定义为

$$\text{Cov}(X, Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$$

(2) **相关系数** 定义为

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\sigma_X^2} \sqrt{\sigma_Y^2}}$$

相关系数也常用 ρ_{XY} 表示.

注意相关系数定义中隐含 $\sigma_X^2 \neq 0, \sigma_Y^2 \neq 0$. 若 $\sigma_X^2 = 0$, 那么 X 几乎为常数 $E(X)$, 因此与任意随机变量独立, 此时可定义相关系数为 0.

定理 7.2.1 (Schwarz 不等式) X, Y 为随机变量. 那么

$$(E(XY))^2 \leq E(X^2) E(Y^2)$$

特别地, 如果 $E(X^2) < \infty, E(Y^2) < \infty$ 那么 $E(XY) < \infty$. 此时, 不等式中等号成立当且仅当存在非零常数 $a \neq 0, b \neq 0$ 使得 $P(aX + bY = 0) = 1$.

■ (1) 如果 $E(X^2) = 0$ (或者 $E(Y^2) = 0$), 那么 $P(X = 0) = 1$ (或者 $P(Y = 0) = 1$), 因此 $P(XY = 0) = 1, E(XY) = 0$, 不等式成立.

(2) 如果 $E(X^2) = \infty$ (或者 $E(Y^2) = \infty$), 那么不等式右端为 ∞ , 不等式仍然成立.

(3) 如果 $0 < E(X^2) < \infty, 0 < E(Y^2) < \infty$, 那么考虑 $\forall a, b \in \mathbb{R}$, 恒成立不等式

$$0 \leq E\left((aX + bY)^2\right) = a^2 E(X^2) + b^2 E(Y^2) + 2ab EXEY$$

特别地, 取 $a = (E(Y^2))^{1/2} > 0, b = (E(X^2))^{1/2} > 0$ 就有

$$- (E(X^2))^{1/2} (E(Y^2))^{1/2} \leq EXEY$$

同样由

$$0 \leq E\left((aX - bY)^2\right) = a^2 E(X^2) + b^2 E(Y^2) - 2ab EXEY$$

可得到

$$EXEY \leq (E(X^2))^{1/2} (E(Y^2))^{1/2}$$

从而定理成立.



定理 7.2.2 假设 X, Y 为随机变量, $E(X^2) < \infty, E(Y^2) < \infty$, 那么 $\text{Cov}(X, Y) < \infty$, 并且

$$(\text{Cov}(X, Y))^2 \leq \sigma_X^2 \sigma_Y^2, \rho_{XY} \in [-1, 1];$$

特别地, 上述不等式取得等号, 即 $|\rho_{XY}| = 1$, 当且仅当存在非零常数 $a \neq 0, b \neq 0$ 以及 $c \in \mathbb{R}$ 使得 $P(aX + bY = c) = 1$.

■ 由方差定义的注记, $E(X^2) < \infty$ 与 $E(Y^2) < \infty$ 可以推知 $\sigma_X^2 < \infty$ 与 $\sigma_Y^2 < \infty$. 对 $X - EX$ 和 $Y - EY$ 运用 Schwarz 不等式即可得到等号成立的条件. //

注记 7.2.1 该定理指出了 $E(X^2) < \infty, E(Y^2) < \infty$ 在方差定义中的合理性, 它们保证了协方差和相关系数的存在性, 同时也指出, 相关系数正是随机变量的**线性相关性**的度量, $|\rho_{XY}| = 1$ 时, X, Y 以概率 1 成线性关系. 然而 $|\rho_{XY}|$ 很小也不意味着 X, Y 相互

依赖程度很小, 正如例题 (7.2.1) 指出, $\rho_{XY} = 0$ 时 X, Y 仍然可能存在相互依赖性.

定义 7.2.2 $\rho_{XY} > 0$ 时, 称 X, Y 为**正相关**, $\rho_{XY} < 0$ 时, 称 X, Y 为**负相关**, $\rho_{XY} = 0$ 时, 称 X, Y 为**不相关**.

协方差及其性质

定理 7.2.3 假设 X, Y 为随机变量, $E(X^2) < \infty, E(Y^2) < \infty$, 那么

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

■ 直接计算得

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X, Y) &= E[(X - E(X))(Y - E(Y))] \\ &= E[XY - XE(Y) - E(X)Y + E(X)E(Y)] \\ &= E(XY) - E(X)E(Y)\end{aligned}$$

定理 7.2.4 假设 X, Y 相互独立, $0 < E(X^2) < \infty, 0 < E(Y^2) < \infty$, 那么

$$\text{Cov}(X, Y) = \rho(X, Y) = 0$$

即独立性随机变量是不相关的.

■ 由独立性 $E(XY) = E(X)E(Y)$, 根据定理 (7.2.3) 便有
 $\text{Cov}(X, Y) = 0$, 从而也有 $\rho(X, Y) = 0$.

例题 7.2.1 (相互依赖但 $\rho_{XY} = 0$) 假设 X, Y 在单位圆内服从均匀分布:

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & x^2 + y^2 \leq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

那么 $\rho_{XY} = 0$ 但 X, Y 不独立

■ 由于 $G = \{(x, y) : f(x, y) > 0\}$ 并非矩形区域, 因此 X, Y 不独立. 另外, 注意 $xf(x, y)$ 关于原点反对称,

$$EX = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xf(x, y) dx dy = 0$$

类似地, 可知 $EX = 0, E(XY) = 0$, 因此 $\rho_{XY} = 0$. //

习题 7.2.1 (迟到的练习题) X, Y 具有连续型联合分布, 联合密度为 $f(x, y)$. 假设 $G = \{(x, y) : f(x, y) > 0\}$ 是四边平行于坐标轴的有界或无界矩形区域. 那么 X, Y 独立当且仅当 $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$ 对任意 $(x, y) \in G$ 成立.

定理 7.2.5 假设 X, Y 为随机变量, $E(X^2) < \infty, E(Y^2) < \infty$, 那么

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$$

特别地, 如果 X, Y 不相关, 那么 $\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y)$.

■ 由定义计算得

$$\begin{aligned} & Var(X + Y) \\ &= E(X^2 + 2XY + Y^2) - \left((EX)^2 - 2EXEY + (EY)^2 \right) \\ &= E(X^2) - (EX)^2 + E(Y^2) - (EY)^2 + 2E(XY) - 2EXEY \\ &= Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X, Y) \end{aligned}$$

如果 X, Y 不相关, 那么 $Cov(X, Y) = 0$, 因此公式成立.

