



定义 随机变量 X 的**矩生成函数(矩母函数, moment generating function, mgf)** 定义为

$$M(t) = E(e^{tX}) \text{ (前提: 期望存在).}$$

(离散情形)
$$M(t) = \sum_x e^{tx} p(x)$$

(连续情形)
$$M(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f(x) dx$$

- 注** • 矩生成函数对某些特殊的 t 可能不存在.
- **矩生成函数与分布函数的关系**: 如果矩生成函数在包含零点的开区间上存在, 那么它唯一确定其概率分布.



性质 如果矩生成函数在包含零点的开区间上存在, 那么 $M^{(r)}(t) = E(X^r)$.



用麦克劳林展开

$$M(t) = E(e^{tX}) = E\left(\sum_{r=0}^{\infty} \frac{(tX)^r}{r!}\right) = \sum_{r=0}^{\infty} \frac{t^r}{r!} E(X^r),$$

因此

$$E(X^r) = \left. \frac{d^r M(t)}{dt^r} \right|_{t=0} = M^{(r)}(t).$$

应用

用矩生成函数来计算随机变量的各阶矩.



例 设 $X \sim P(\lambda)$, 用矩生成函数计算其期望和方差.

解 根据定义,

$$\begin{aligned} M(t) &= \sum_{k=0}^{\infty} e^{tk} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^t)^k}{k!} e^{-\lambda} \\ &= e^{-\lambda} e^{\lambda e^t} = e^{\lambda(e^t-1)} \end{aligned}$$

该和式对所有的 t 都收敛, 因此

$$M'(t) = \lambda e^t e^{\lambda(e^t-1)}, \quad M''(t) = \lambda e^t e^{\lambda(e^t-1)} + \lambda^2 e^{2t} e^{\lambda(e^t-1)}.$$

$$\text{从而} \quad E(X) = M'(0) = \lambda, \quad E(X^2) = M''(0) = \lambda^2 + \lambda,$$

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \lambda.$$

例 设 $X \sim N(0,1)$, 用矩生成函数计算其期望和方差.

解 根据定义,

$$M(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} e^{-x^2/2} dx = \frac{e^{t^2/2}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{(x-t)^2}{2}} dx$$

该积分对所有的 t 都收敛.

进行变量替换 $u = x - t$, 则

$$M(t) = e^{t^2/2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{u^2}{2}} du = e^{t^2/2}.$$

易得 $E(X) = 0$, $D(X) = 1$.



性质 如果 X 具有矩生成函数 $M_X(t)$, $Y = a + bX$, 则 Y 具有矩生成函数 $M_Y(t) = e^{at} M_X(bt)$.

证

$$M_Y(t) = E(e^{tY}) = E(e^{at+btX}) = e^{at} E(e^{btX}) = e^{at} M_X(bt).$$

例 设 $Y \sim N(\mu, \sigma^2)$, 求 Y 的矩生成函数.


解 因为 Y 与 $\mu + \sigma X$ 同分布, 其中 $X \sim N(0, 1)$.

因此

$$M_Y(t) = e^{\mu t} M_X(\sigma t) = e^{\mu t} e^{\sigma^2 t^2 / 2}.$$



性质 如果 X 和 Y 独立, $Z = X + Y$, 则在矩生成函数都存在的共同区间上, 有 $M_Z(t) = M_X(t)M_Y(t)$.

 **证** $M_Z(t) = E(e^{tZ}) = E(e^{tX+tY}) = E(e^{tX}e^{tY}).$

因为 X 与 Y 独立, 故而

$$M_Z(t) = E(e^{tX})E(e^{tY}) = M_X(t)M_Y(t).$$

例

泊松分布的可加性. $M(t) = e^{\lambda(e^t-1)}.$

正态分布的可加性. $M(t) = e^{\mu t} e^{\frac{\sigma^2}{2} t^2}.$