## AI 中的数学 第五、六讲

方聪, 概率统计部分参考章复熹和张原老师课件

2024 年秋季

- 1 方差
- 2 随机变量的其他数学特征

- 1 方差
- ② 随机变量的其他数学特征

- 定义 7.1 & 7.2.. 假设 EX 存在, 且  $E(X EX)^2$  也存在. 则 称  $E(X EX)^2$  为 X 的方差, 记为 var(X) 或 D(X). 称  $\sqrt{var(X)}$  为标准差.
- 定理 7.1 (切比雪夫不等式) 假设 var(X) 都存在,则 ∀ε > 0,
   有

$$P(|X - EX| \ge \varepsilon) \le \frac{1}{\varepsilon^2} \operatorname{var}(X).$$

- 证:  $\{|X EX| \ge \varepsilon\} = \{(X EX)^2 \ge \varepsilon^2\}$ , 对  $Y = (X EX)^2$  用马尔可夫不等式.
- 推论 7.1. 若 var(X) = 0, 则 X 退化.

推论 **7.1**: 若 var(X) = 0, 则

$$P(X = E(X)) = 1.$$

证明:由切比雪夫不等式知

$$P(|X - E(X)| \ge \frac{1}{n}) = 0 \quad (n = 1, 2, \dots),$$

于是

$$P(X \neq E(X)) = P(\bigcup_{n=1}^{\infty} \left\{ |X - E(X)| \geqslant \frac{1}{n} \right\})$$
  
$$\leqslant \sum_{n=1}^{\infty} P(|X - E(X)| \geqslant \frac{1}{n}) = 0.$$

所以 
$$P(X = E(X)) = 1$$
。

- 定理 7.2.  $var(X) = EX^2 (EX)^2$ .
- 证:

$$var(X) = E(X^2 - 2X \cdot EX + (EX)^2) = EX^2 - (EX)^2$$

• 具体地, 离散型或连续型的公式如下:

$$\begin{aligned} \operatorname{var}(X) &= \sum_{k} x_{k}^{2} p_{k} - (EX)^{2} \\ \operatorname{var}(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x^{2} p(x) dx - (EX)^{2} \end{aligned}$$

• X 的线性变换的方差:

$$var(aX + b) = a^2 var(X)$$

定理:设X为随机变量,则方差 $D(X) = \inf_{c \in \mathbb{R}} E(X - c)^2$ 。

定理:设 X 为随机变量,则方差  $D(X) = \inf_{c \in \mathbb{R}} E(X - c)^2$ 。

证明: 【方法一】利用 E(X + c) = E(X) + c 与 D(X + c) = D(X), 可得

$$D(X) = D(X - c) = E(X - c)^{2} - (E(X - c))^{2} \leqslant E(X - c)^{2}.$$

等号成立条件是 E(X) = c。

【方法二】利用

$$E(X - c)^{2} = E(X - E(X) + E(X) - c)^{2}$$

$$= D(X) + 2E[(X - E(X))(E(X) - c)] + (E(X) - c)^{2}$$

$$= D(X) + (E(X) - c)^{2}.$$

在 c = E(X) 处取得最小值 D(X)。

(1) 两点分布.

设随机变量 
$$X$$
 服从两点分布,即  $X \sim B(1,p)$ ,根据之前的计算  $E(X) = p$ , $E(X^2) = 0^2 \cdot P(X=0) + 1^2 \cdot P(X=1) = p$ ,有 
$$D(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = p - p^2 = p(1-p)$$

(3) 泊松分布.

$$P(X = k) = \frac{\lambda^{k}}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, \cdots.$$

•  $EX = \lambda$ , 且  $\forall k \geq 1, kp_k = \lambda p_{k-1}$ . 因此,  $\forall k \geq 2$ ,

$$k(k-1)p_k = \lambda(k-1)p_{k-1} = \lambda^2 p_{k-2}.$$

• 于是,  $EX(X-1) = \lambda^2$ , 从而

$$var(X) = EX^2 - (EX)^2 = EX(X - 1) + EX - (EX)^2 = \lambda.$$

(2) 二项分布.

$$P(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k} =: b(n; k), k = 0, 1, \dots, n, (q = 1 - p).$$

• EX = np,  $\mathbb{L} \ \forall 1 \leqslant k \leqslant n$ ,

$$k \cdot b(n; k) = np \cdot b(n-1, k-1).$$

•  $\forall 2 \leqslant k \leqslant n$ ,

$$k(k-1) \cdot b(n;k) = np \cdot (k-1) \cdot b(n-1,k-1)$$
  
=  $np \cdot (n-1)p \cdot b(n-2,k-2)$ 

 (4) 均匀分布

设随机变量 X 服从区间 [a,b] 上的均匀分布,即 X 有密度分布:

已经计算 X 的期望  $E(x) = \frac{a+b}{2}$ , 且

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 p(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b x^2 dx = \frac{b^2 + ab + a^2}{3}.$$

则有

$$D(X) = \frac{b^2 + ab + a^2}{3} - \left(\frac{a+b}{2}\right)^2 = \frac{(b-a)^2}{12}.$$

(5) 指数分布

设随机变量 X 服从参数为  $\lambda$  的指数分布,即 X 的分布函数为:

$$p(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & X \le 0, \end{cases}$$

已经计算期望  $E(X) = \frac{1}{\lambda}$ , 且

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 p(x) dx = \lambda \int_{0}^{+\infty} x^2 e^{-\lambda x} dx = \frac{2}{\lambda^2}$$

则有

$$D(X) = \frac{2}{\lambda^2} - \left(\frac{1}{\lambda}\right)^2 = \frac{1}{\lambda^2}$$

(6) 正态分布.

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}.$$

• 若  $\mu = EX = 0, \sigma^2 = 1$ , 则,

$$var(X) = EX^{2} = \int_{-\infty}^{\infty} x^{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2}} dx$$
$$= -\frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_{0}^{\infty} x de^{-\frac{x^{2}}{2}} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_{0}^{\infty} e^{-\frac{x^{2}}{2}} dx = 1$$

• 一般情形,  $Y = \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0,1)$ . 则

$$X - EX = (\mu + \sigma Y) - (\mu + \sigma EY) = \sigma(Y - EY)$$
  

$$\Rightarrow \text{var}(X) = E(\sigma(Y - EY))^2 = \sigma^2 \text{var}(Y) = \sigma^2$$

(7) 伽马分布

设随机变量 X 服从伽马分布, 有分布密度

$$p(x) = \frac{\beta^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\beta x}, \quad x > 0$$

已经计算 X 的期望  $E(X) = \frac{\alpha}{\beta}$ , 则有

$$D(X) = \int_0^{+\infty} x^2 \frac{\beta^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\beta x} dx - \left(\frac{\alpha}{\beta}\right)^2$$

做变量替换  $\beta x = t$ , 易知

$$\begin{split} D(X) &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^2} \int_0^{+\infty} t^{\alpha+1} e^{-t} dt - \left(\frac{\alpha}{\beta}\right)^2 \\ &= \frac{1}{\Gamma(\alpha)\beta^2} \Gamma(\alpha+2) - \left(\frac{\alpha}{\beta}\right)^2 \\ &= \frac{(\alpha+1)\alpha\Gamma(\alpha)}{\Gamma(\alpha)\beta^2} - \left(\frac{\alpha}{\beta}\right)^2 = \frac{\alpha}{\beta^2} \end{split}$$

随机变量的标准化:一般地, 若X的方差存在, 且 var(X) > 0, 则

$$X^* = \frac{X - E(X)}{\sqrt{\operatorname{var}(X)}}$$

满足  $E(X^*) = 0$ ,  $var(X^*) = 1$ . 称  $X^*$  为 X 的标准化。

例:设随机变量  $X \sim N(0,1)$ ,则对一切正整数 k,

$$E(X^{2k-1}) = 0, \quad E(X^{2k}) = (2k-1)(2k-3)\cdots 3\cdot 1.$$

例:设随机变量  $X \sim N(0,1)$ ,则对一切正整数 k,

$$E(X^{2k-1}) = 0, \quad E(X^{2k}) = (2k-1)(2k-3)\cdots 3\cdot 1.$$

证明:对任何  $m \ge 1$ ,积分  $\int_{-\infty}^{+\infty} |x|^m e^{-x^2/2} dx$  收敛,因此

$$x^{2k-1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$$

是x的奇函数,故

$$E(X^{2k-1}) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2k-1} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx = 0$$

$$E(X^{2k}) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2k} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} x^{2k-1} d(e^{-x^2/2})$$

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

$$= (2k-1) E(X^{2k-2}).$$

这是递推公式, 故

$$E(X^{2k}) = (2k-1)(2k-3)\cdots 3\cdot 1$$

例:设随机变量 X 的概率密度函数为  $f(x) = \frac{k\theta^k}{x^{k+1}}, x > \theta > 0$ , k > 2 为正整数,求 (1)E(X),(2)D(X).

例: 设随机变量 X 的概率密度函数为  $f(x) = \frac{k\theta^k}{x^{k+1}}, x > \theta > 0$ , k > 2 为正整数, 求 (1)E(X), (2)D(X).

解: (1):

$$E(X) = \int_{\theta}^{+\infty} \frac{k\theta^k}{x^{k+1}} x dx = \frac{k\theta}{k-1}.$$

(2):

$$D(X) = \int_{\theta}^{+\infty} \frac{k\theta^k}{x^{k+1}} x^2 dx - (E(X))^2 = \frac{3k - 2k^2}{(k-2)(k-1)^2}.$$

例:设连续随机变量 X 的分布函数为 F(x),且数学期望存在,证明:

$$E(X) = \int_0^\infty [1 - F(x)] dx - \int_{-\infty}^0 F(x) dx.$$

例:设连续随机变量 X 的分布函数为 F(x),且数学期望存在,证明:

$$E(X) = \int_0^\infty [1 - F(x)] dx - \int_{-\infty}^0 F(x) dx.$$

证明:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x)dx = \int_{-\infty}^{0} xp(x)dx + \int_{0}^{\infty} xp(x)dx.$$

将第一个积分改写为:

$$\int_{-\infty}^{0} x p(x) dx = \int_{-\infty}^{0} \left( \int_{x}^{0} dy \right) p(x) dx$$
$$= -\int_{-\infty}^{0} \int_{-\infty}^{y} p(x) dx dy$$
$$= -\int_{0}^{0} F(y) dy.$$

第二个积分同理,

$$\int_0^\infty x p(x) dx = \int_0^\infty \left( \int_0^x dy \right) p(x) dx$$
$$= \int_0^\infty \int_y^\infty p(x) dx dy$$
$$= \int_0^\infty [1 - F(y)] dy.$$

将二式加和即可得

$$E(X) = \int_0^\infty [1 - F(x)] dx - \int_{-\infty}^0 F(x) dx.$$

- 1 方差
- ② 随机变量的其他数学特征

设 X 是随机变量,如果  $E(X^k)$  存在 (k 是正整数),则称  $E(X^k)$  是 X 的 k 阶原点矩,常常记为  $\nu_k$ 。

设 X 是随机变量,如果 E(X) 存在,且  $E(X - E(X))^k$  存在(k 是正整数),则称  $E(X - E(X))^k$  为 X 的 k 阶中心矩,常常记为  $\mu_k$ 。

显然,  $E(X) = \nu_1$ ,  $var(X) = \mu_2$ 。

随机变量的 p 分位数: 若 X 是随机变量, 0 , 且

$$P(X < a) \leqslant p \leqslant P(X \leqslant a),$$

则称 a 为 X 的一个 p 分位数。

p = 0.5 时, 也称 a 为一个中位数.

例:设随机变量X的可能值是1,2,3且

$$P(X = 1) = \frac{1}{3}, \quad P(X = 2) = \frac{1}{6}, \quad P(X = 3) = \frac{1}{2}.$$

则  $E(X) = \frac{13}{6}$ ,中位数有无穷个,区间 [2,3] 中的每个数都是 X的中位数。

定理: 设  $X=X(\omega)$  是随机变量,对某个  $\alpha\geqslant 1$ , $E(|X|^{\alpha})$  存在,则 E(X) 存在,且

$$E(|X|) \leqslant (E(|X|^{\alpha}))^{1/\alpha}.$$

定理:设 $X = X(\omega)$ 是随机变量,对某个 $\alpha \ge 1$ , $E(|X|^{\alpha})$ 存在,则E(X)存在,且

$$E(|X|) \leqslant (E(|X|^{\alpha}))^{1/\alpha}.$$

证明: 首先指出, 对一切  $x \ge 0$ ,  $\alpha \ge 0$ , 如下不等式成立:

$$x^{\alpha} \geqslant a^{\alpha} + \alpha a^{\alpha - 1} (x - a).$$
 (1)

实际上,令  $f(x) = x^{\alpha} - a^{\alpha} - \alpha a^{\alpha-1}(x-a)$ ,则  $f'(x) = \alpha(x^{\alpha-1} - a^{\alpha-1})$ ,从而 f(x) 在 x = a 处达到最小值,由于 f(a) = 0,因此式1成立。由于  $\alpha \ge 1$ ,有  $|X(\omega)| \le |X(\omega)|^{\alpha} + 1$ ,知 E(X) 存在。令 a = E(X),由式(1)知

$$|X(\omega)|^{\alpha} \geqslant (E(|X|))^{\alpha} + \alpha(E(|X|))^{\alpha-1}(|X(\omega)| - E(|X|)).$$

两侧取数学期望, 得  $(E(|X|))^{\alpha} \leq E(|X|^{\alpha})$ , 表明定理成立。

例:设X是仅取非负整数的离散随机变量,若其数学期望存在,证明

$$(1)E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geqslant k).$$

$$(2)\sum_{k=0}^{\infty} kP(X > k) = \frac{1}{2}[E(X^2) - E(X)].$$

例:设X是仅取非负整数的离散随机变量,若其数学期望存在,证明

$$(1)E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geqslant k).$$

$$(2)\sum_{k=0}^{\infty} kP(X > k) = \frac{1}{2}[E(X^2) - E(X)].$$

证明: (1) 由于  $E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} kP(X = k)$  存在,所以该级数绝对收敛,从而

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} k P(X = k) = \sum_{k=1}^{\infty} \left[ \sum_{i=1}^{k} P(X = k) \right]$$
$$= \sum_{i=1}^{\infty} \left[ \sum_{k=i}^{\infty} P(X = k) \right] = \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geqslant k).$$

(2)

$$\sum_{k=0}^{\infty} kP(X > k) = \sum_{k=0}^{\infty} k \sum_{i=k+1}^{\infty} P(X = i) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{k=0}^{i-1} kP(X = i)$$

$$= \sum_{i=1}^{\infty} P(X = i) \frac{(i-1)i}{2}$$

$$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{\infty} i^{2} P(X = i) - \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{\infty} i P(X = i)$$

$$= \frac{1}{2} E(X^{2}) - \frac{1}{2} E(X).$$

例:甲乙两人进行象棋比赛,每局甲胜的概率为p,乙胜的概率为q=1-p,比赛进行到有一人连胜两局为止,求平均比赛局数。

例:甲乙两人进行象棋比赛,每局甲胜的概率为p,乙胜的概率为q=1-p,比赛进行到有一人连胜两局为止,求平均比赛局数。

解:设 X 为决定胜负所需的局数,可以取值为  $2,3,\cdots$ ,事件  $\{X \ge k\}$  表示"到 k-1 局时没有一人连胜两局",所以

$$P(X \geqslant 1) = 1,$$

$$P(X \ge 2k) = p^k q^{k-1} + p^{k-1} q^k = (pq)^{k-1}, \quad k = 1, 2, \cdots,$$
  
 $P(X \ge 2k + 1) = 2p^k q^k, \quad k = 1, 2, \cdots.$ 

利用上一题第一问提供的公式,可得

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geqslant k) = 1 + \sum_{k=1}^{\infty} (pq)^{k-1} + 2\sum_{k=1}^{\infty} (pq)^k$$
$$= 1 + \frac{1}{1 - pq} + \frac{2pq}{1 - pq} = \frac{2 + pq}{1 - pq}.$$

注意到对任意的  $0 总有 <math>p(1-p) \leqslant \frac{1}{4}$ ,故由 E(X) 关于 pq 单调增可得

$$E(X) \leqslant \frac{2 + \frac{1}{4}}{1 - \frac{1}{4}} = 3$$

故这种比赛最终决定胜负的平均局数不超过3局,在 $p=\frac{1}{2}$ 时达到上界。