



专注于商业智能BI和大数据的垂直社区平台

离散型随机变量的数字特征

Allen

www.hellobi.com

课程目录

- 数字特征的引入和意义
- 数学期望的定义
- 数学期望的性质
- 方差的定义
- 方差的性质
- 常见随机变量分布的期望和方差
- 小结

数字特征的引入和意义

- 分布律描述全面但是很难掌握要领

班级平均成绩

不同地区的平均亩产量

- 引入数学期望反应平均水平，很容易反应一个整体的情况
- 引入方差反应平均水平衡量随机变量离开数学期望的偏离程度

数学期望的定义

- 例：n=30个同学的班级，数学成绩如下，求其平均值

成绩(r)	60	70	80	90
人数(n_r)	5	10	10	5

$$\frac{\sum_{r=60}^{90} r \cdot n_r}{n} = \frac{60 \cdot 5 + 70 \cdot 10 + 80 \cdot 10 + 90 \cdot 5}{30} = 75$$

- 解释：其中 $\frac{n_r}{n}$ 是成绩为r这一事件的频率，记作 f_r ，则 平均值 = $\sum_{r=60}^{90} r \cdot f_r$

数学期望的定义

- 如果用概率代替频率，这样得到的平均值才是理论上的平均值，这个平均值就称为**数学期望**，若随机变量为 ξ ，则他的数学期望记作 E_{ξ}
- 数学定义：若离散型随机 ξ 的可能取值为 $a_i (i=1,2,\dots)$ ，其分布律为 p_i ，则当 $\sum_{i=1}^{+\infty} |a_i| p_i < +\infty$ 时，称 ξ 存在数学期望，并且数学期望为 $E_{\xi} = \sum_{i=1}^{+\infty} a_i p_i$ ，如果 $\sum_{i=1}^{+\infty} |a_i| p_i = +\infty$ ，称 ξ 不存在数学期望

数学期望的性质

- 若 c 是常数，则 $E(c)=c$
- $E(aX+bY)=aE(X)+bE(Y)$,其中 a,b 是任意常数
- 若 X,Y 相互独立，则 $E(XY)=E(X)E(Y)$

方差的定义

- 例:有甲、乙两种牌子的手表日走时误差分别为 ξ_1 和 ξ_2 ，各分布律如下

误差(s)	-1	0	1
概率	0.1	0.8	0.1

误差(s)	-2	-1	0	1	2
概率	0.1	0.2	0.4	0.2	0.1

随机变量的数学期望都为0，哪个好？

方差的定义

- 鉴于上面的问题，可以用 $|\xi - E_\xi|$ 衡量随机变量和期望值之间的偏离程度
- 改进1：用 $(\xi - E_\xi)^2$ 去衡量偏差，避免计算绝对值
- 改进2： $(\xi - E_\xi)^2$ 是一个随机变量，用它的平均值即 $E(\xi - E_\xi)^2$ 来衡量 ξ 离开其平均值的偏离程度， $E(\xi - E_\xi)^2$ 称为随机变量 ξ 的方差，记为 D_ξ

方差的定义

- 例:有甲、乙两种牌子的手表日走时误差分别为 ξ_1 和 ξ_2 ，各分布律如下

误差(s)	-1	0	1
概率	0.1	0.8	0.1

误差(s)	-2	-1	0	1	2
概率	0.1	0.2	0.4	0.2	0.1

$$D_{\xi_1} = \sum_{i=1}^1 (a_i - 0)^2 p_i = 1 \cdot 0.1 + 0 + 1 \cdot 0.1 = 0.2$$

$$D_{\xi_2} = \sum_{i=-2}^2 (a_i - 0)^2 p_i = 4 \cdot 0.1 + 1 \cdot 0.2 + 0 + 1 \cdot 0.2 + 4 \cdot 0.1 = 1.2$$

方差的性质

- 若 c 是常数，则 $D(c)=0$
- $D(aX+b)=a^2D(X)$ ，其中 a,b 是任意常数
- 若 X,Y 相互独立，则 $D(X+Y)=D(X)+D(Y)$

常见随机变量分布的期望和方差

- 若X服从参数为p的两点分布 $B(1, p)$ 则

$$E(X) = p, D(X) = p(1 - p)$$

- 若X服从参数为n,p的二项分布 $B(n, p)$ 则

$$E(X) = np, D(X) = np(1 - p)$$

小结

- 数字特征的引入和意义
- 数学期望的定义
- 数学期望的性质
- 方差的定义
- 方差的性质
- 常见随机变量分布的期望和方差
- 小结