



# 数据科学基础

## Foundations of Data Science

### 3.2 矩：数据动力学基础

陈振宇

南京大学智能软件工程实验室

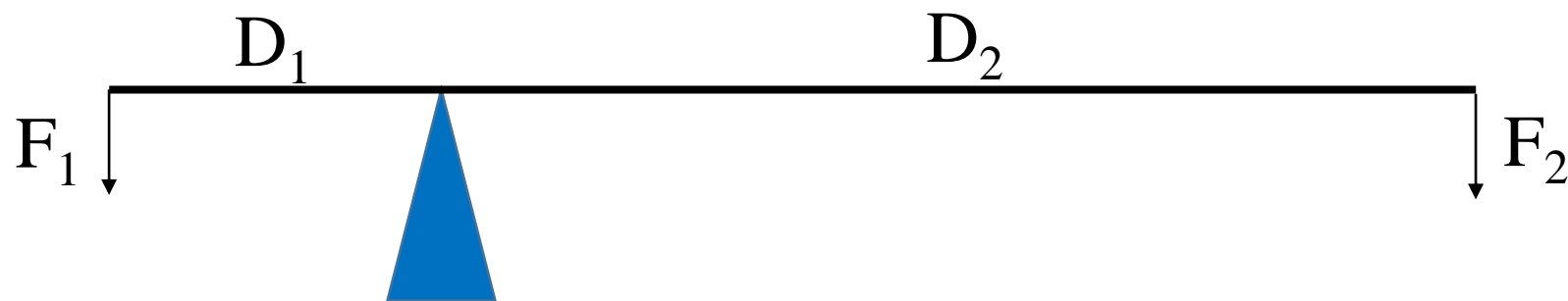
[www.iselab.cn](http://www.iselab.cn)



# 矩 (Moment)

**矩：是物理学中的一个丰富概念，涉及质量、形状、空间、运动等各个方面。**

# 力矩



- 力矩计算:  $F_1 D_1$
- 反向力矩平衡:  $F_1 D_1 = F_2 D_2$
- 同向力矩累加:  $F_1 D_1 + F_2 D_2 + \dots$

力

权重



# 数据的原点矩

给定一批数据 $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 其 $k$ 阶原点矩 $A_k$  ( $k=1,2,\dots$ ) 定义为:

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^k$$

- 一阶矩是算术平均值, 代表数据集的 “重心”
- 二阶矩代表数据集的转动惯量
- 原点矩代表了数据集跟重量相关的动力度量



# 数据的中心矩

给定一批数据 $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 其 $k$ 阶中心矩 $B_k$  ( $k=1,2,\dots$ ) 定义为:

$$B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - A_1)^k$$

- 一阶中心矩 $B_1$ 为零、二阶中心矩 $B_2$ 为方差
- 三阶中心矩刻画偏度、四阶中心矩刻画峰度
- 中心矩代表了数据集跟几何相关的动力度量



# 矩的计算

e	HHH	HHT	HTH	THH	TTH	THT	HTT	TTT
$X$	3	2	2	2	1	1	1	0

$$A_1 = \frac{1}{8} (3 + 2 + \dots + 0) = 1.5$$

$$A_2 = \frac{1}{8} (3^2 + 2^2 + \dots + 0^2) = 3$$

$$B_2 = \frac{1}{8} ((3 - 1.5)^2 + \dots + (0 - 1.5)^2) = 0.75$$



# 数学期望

## 离散随机变量数学期望

设离散型随机变量 $X$ 的概率分布为 $P(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots, n, \dots$ ,  
如果无穷级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 绝对收敛, 则称此级数的和为随机变量 $X$ 的数学期望, 记作 $E(X)$ 或 $EX$ , 即

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$$

$x_k$  数据,  $p_k$  概率/权重



# 数学期望

## 连续随机变量数学期望

设连续型随机变量 $X$ 的概率密度为 $f(x)$ , 如果广义积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$ 绝对收敛, 则称此积分值为随机变量 $X$ 的数学期望, 记作  $E(X)$ 或 $EX$ , 即

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





# 数学期望的性质

- 对于常数 $C$ , 有 $E(C)=C$
- 对于常数 $C$ 及随机变量 $X$ , 有 $E(CX)=CE(X)$
- 设 $X$ 和 $Y$ 为两个随机变量, 则 $E(X+Y)=E(X)+E(Y)$
- 设随机变量 $X$ 和 $Y$ 独立, 则 $E(XY)=E(X)E(Y)$

# 方差

设 $X$ 是一随机变量, 如果数学期望 $E[X-E(X)]^2$ 存在, 则称之为 $X$ 的方差, 记作 $Var(X)$ 或 $D(X)$ 或。 $\sqrt{Var(X)}$ 称为 $X$ 的标准差, 记为 $\sigma(X)$ 。

方差的计算式:  $Var(X) = E(X^2) - (EX)^2$



# 方差的性质

- 设 $C$ 是常数, 则 $Var(C)=0$ ;
- 设 $X$ 是随机变量,  $C$ 是常数, 则

$$Var(X+C)=Var(X), \quad Var(CX)=C^2Var(X).$$

- 设随机变量 $X$ 与 $Y$ 相互独立, 则

$$Var(X \pm Y)=Var(X)+Var(Y).$$

# 数学期望与方差的计算

$X$	3	2	1	0
$P$	1/8	3/8	3/8	1/8

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k = 3 * \frac{1}{8} + 2 * \frac{3}{8} + 1 * \frac{3}{8} + 0 * \frac{1}{8} = 1.5$$

$$E(X^2) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k^2 p_k = 3^2 * \frac{1}{8} + 2^2 * \frac{3}{8} + 1^2 * \frac{3}{8} + 0^2 * \frac{1}{8} = 3$$

$$D(X) = E(X^2) - (EX)^2 = 3 - 1.5^2 = 0.75$$

# 数学期望与方差的计算

$$f(x) = \frac{x}{2}, 0 < x < 2; f(x) = 0, \text{其他}$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = \int_0^2 x \frac{x}{2} dx = \frac{x^3}{6} \Big|_0^2 = \frac{4}{3}$$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x)dx = \int_0^2 x^2 \frac{x}{2} dx = \frac{x^4}{8} \Big|_0^2 = 2$$

$$D(X) = E(X^2) - (EX)^2 = 2 - \left(\frac{4}{3}\right)^2 = \frac{2}{9}$$

# 概率分布的矩-数字特征

随机变量 $X$ 的矩定义如下：

- 若 $E(X^k)$ 存在( $k=1,2,\cdots$ ),  
称 $E(X^k)$ 为 $X$ 的 $k$ 阶原点矩或 $k$ 阶矩, 记为 $\mu_k$
- 若 $E((X-EX)^k)$ 存在( $k=1,2,\cdots$ ),  
称 $E((X-EX)^k)$ 为 $X$ 的 $k$ 阶中点矩, 记为 $v_k$

# 中心矩的原点矩表示

$$v_k = \sum_{i=0}^k C_k^i \mu_i (-\mu_1)^{(k-i)}$$

$$v_2 = \mu_2 - \mu_1^2$$

$$v_3 = \mu_3 - 3\mu_2\mu_1 + 2\mu_1^3$$

$$v_4 = \mu_4 - 4\mu_3\mu_1 + 6\mu_2\mu_1^2 - 3\mu_1^4$$

