

# 上机实验安全教育【按学校要求】

一、机房内注意防火和用电安全。比如，电源周边需防止水杯等容器中的液体撒在电源周围而引发隐患。

二、不得有乱拉乱接电线，若有用电故障等突发情况，切记不要私自处理，应及时联系管理机房的老师。（学研九层靠西南的第一个房间）

三、不得携带易爆物品进入机房，不要将可燃物品堆放在电源附近。

四、机房内禁止吸烟及随意动火。

五、擦拭机器注意防火。

六、放学后关机。

七、地板砖如有翘起，注意预防摔跤，务必及时报修学校机房管理老师。

八、仔细阅读 学校发布的如下安全注意事项：

（1）计算中心网页发布的【计算中心防火安全预案】

（<http://www.ccbfu.com/NewsInfo.aspx?NewsID=15000009&ColumnName=%B9%DC%C0%ED%D6%C6%B6%C8>）

（2）【开放机房学生上机守规】

（<http://www.ccbfu.com/NewsInfo.aspx?NewsID=15000011&ColumnName=%B9%DC%C0%ED%D6%C6%B6%C8>）

# 附：概率统计常见概念、 方法纲要

# 1. 随机变量、概率分布

## 随机变量 $X$ (random variable)

在自然界中，有些变量在每次观察前，不可能事先确定其取值；经过大量反复观察，其取值又有一定的规律，这种变量称为随机变量 $X$ 。

例 (1). 掷骰子出现某点数的概率为 $1/6$ ，若掷100次，则出现该点数的次数 $X$ 是随机变量；离散型随机变量

(2). 332路公交车每10分钟发一趟车，某人在随机的时间到达车站等车，则等车时间 $X$ 是随机变量。连续型随机变量

# 概率密度函数

对连续型随机变量，考察事件 $\{a < X < b\}$ 的概率。若存在非负的可积函数 $p(x)$ ，使得：对任意的 $a, b (a < b)$ ，都有

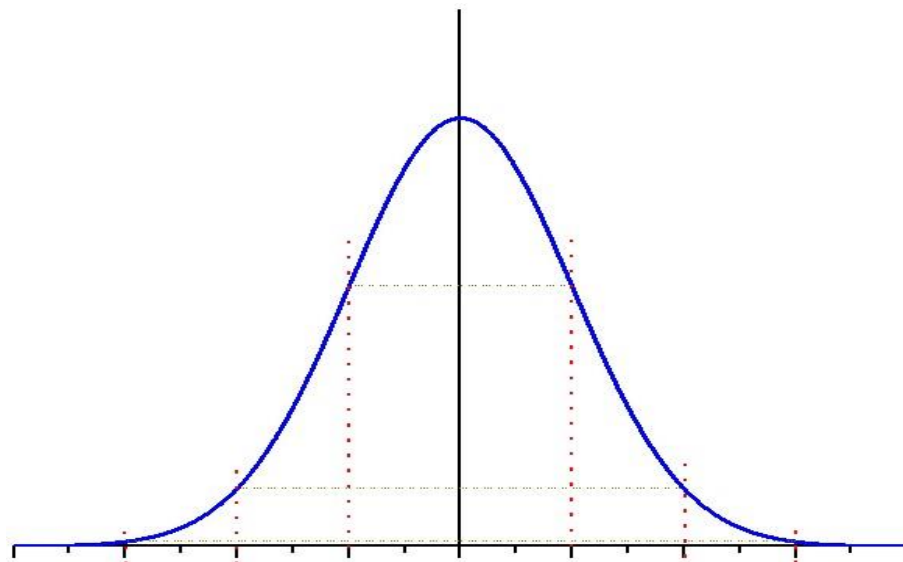
$$P\{a < X < b\} = \int_a^b p(x) dx$$

则称 $p(x)$ 为随机变量 $X$ 的概率密度函数。

**$P(x)$ 的性质：**

$$P(x) \geq 0$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx = 1$$



# 正态分布

设随机变量 $x$ 的概率密度为:

$$p(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, -\infty < x < +\infty$$

称 $X$ 服从参数为 $\mu$ ,  $\sigma$ 的正态分布, 记作 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ .

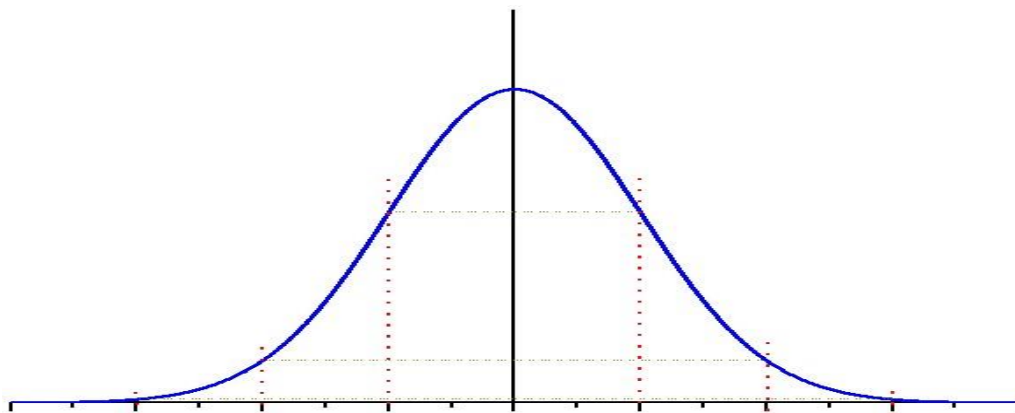
$\mu$ : 均值;  $\sigma$ : 方差,

正态分布函数为:

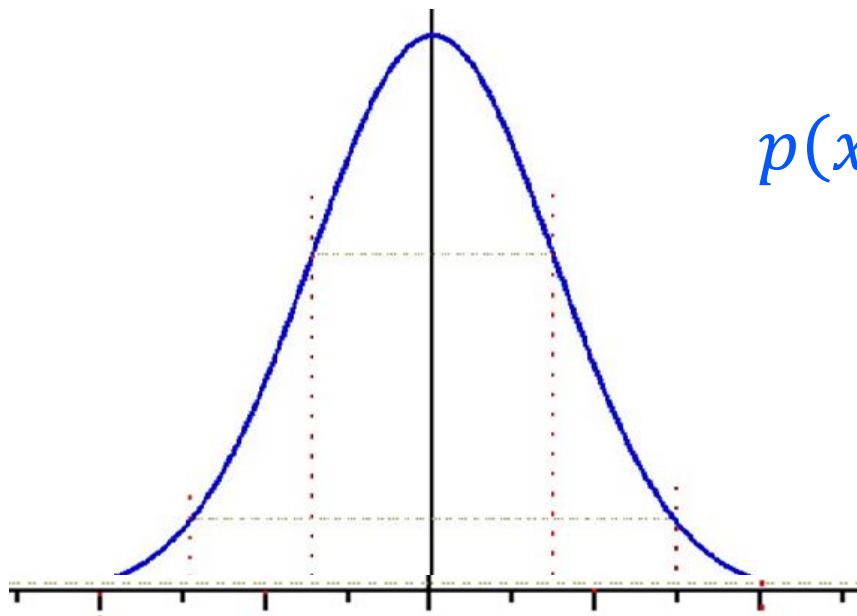
$$P(X < x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt, -\infty < x < +\infty$$

$\mu=0$ ;  $\sigma^2=1$ 时, 称为标准正态分布, 记为 $X \sim N(0, 1)$ 。

一班

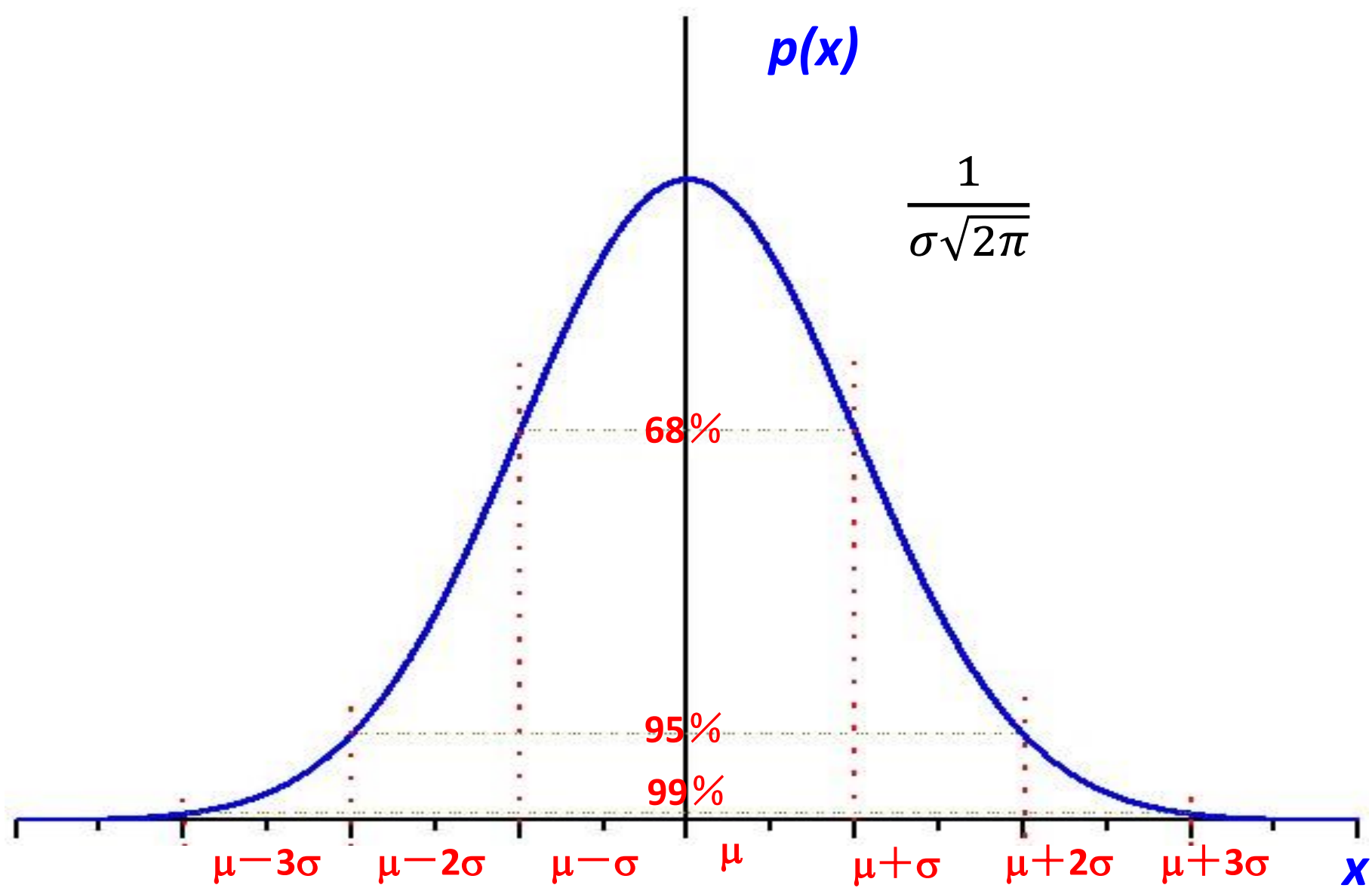


二班



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

$$-\infty < x < +\infty$$



## 2. 随机变量的数字特征

例如：离散型随机变量的数学期望/均值

设离散型随机变量 $X$ 的分布律为：

$$P(X = x_i) = p_i, \quad i = 1, 2, 3, \dots$$

若

$$E(X) = \sum_{i=1}^{+\infty} x_i p_i$$

收敛，则称 $E(X)$ 为随机变量 $X$ 的均值或数学期望。



## 例如：连续型随机变量的数学期望/均值

设 $X$ 为连续型随机变量，它的概率密度函数为 $p(x)$ ，若

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

收敛，则称 $E(X)$ 为随机变量 $x$ 的均值或数学期望。

小结：

$E(X)$ 反映随机变量 $X$ 的统计平均性质，代表随机变量取值的一般水平或集中的位置，略去了随机变量概率分布规律的具体细节。

## 例如：方差(variance)

设随机变量 $X$ 的均值为 $E(X)$ ，则

$$X \text{ 的方差: } D(X) = E(X - E(X))^2$$

$$X \text{ 的标准差或均方差: } \sqrt{D(X)}$$

对于离散型随机变量 $X$ ，其方差为：

$$\sum_{i=1}^{\infty} (x_i - E(X))^2 p_i$$

小结：

$D(X)$ 反映随机变量 $X$ 的相对于均值 $E(X)$ 的偏离程度，代表随机变量取值的分散性，也是统计平均的性质

### 3. 总体和样本

#### ● 总体 $X$ (population)

研究对象的某种特征值的全体组成的集合。用 $X$ 表示。

#### ● 样本 $X_1, X_2, \dots, X_n$ (sample)

在总体中选取部分有代表性的子集称为（随机）样本。

一个样本是来自总体 $X$ 的一组相互独立同 $X$ 分布的随机变量。

#### 样本值 $x_1, x_2, \dots, x_n$

从总体 $X$ 随机抽取的一组观测值，常用 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 来表示样本或样本值。

## 4. 统计量及其参数估计

### ● 统计量(statistical quantity)

设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为总体 $X$ 的 $n$ 个样本,  $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为连续函数, 则称 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为一个统计量。

显然, 统计量 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 也是一个随机变量。

### ● 总体 $X$ 的数字特征——参数

总体期望 $\mu$ : 刻画总体的平均取值

总体方差 $\sigma^2$ : 刻画总体取值的分散（涨落）程度

# 根据样本值推断总体性质——参数估计

样本均值  $\bar{x}$  :

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

样本方差  $s^2$ :

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

$$s_*^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

## 5. 假设检验

- 1) 提出原假设（或称零假设）和备选假设（或称对立假设）
- 2) 指定显著性水平 $\alpha$ （一般取 $\alpha = 0.05, 0.01, \dots$ ）
- 3) 构造检验统计量 $W$
- 4) 进行统计试验——收集数据、计算检验统计量及显著性概率值p-value
- 5) 根据显著性水平 $\alpha$ 值进行判断

## 6. 一元回归分析

变量与变量  
确定性关系



函数关系

$$U=IR$$

$$v=gt$$

.....

变量与变量  
非确定性关系



统计相关  
(具有统计规律)

$$Y=f(x)+\varepsilon$$

回归分析方法：  
线性、曲线、.....

# 7.描述统计

## 数据描述的数值方法

### 集中趋势

- 均 值
- 中位数
- 众 数

### 离散程度

- 极差
- 四分位距
- 方差和标准差
- 离散系数

### 分布的形状

- 偏 态
- 峰 度

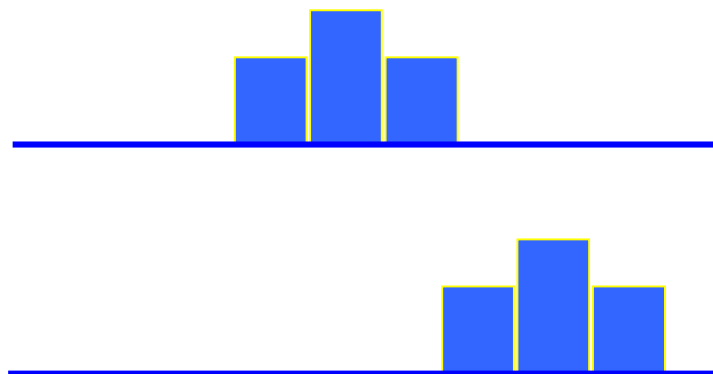
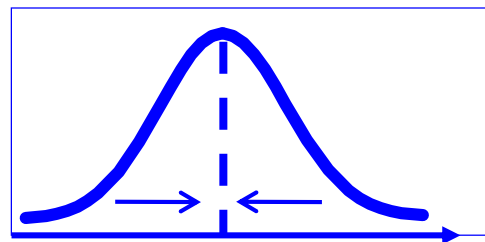


# 集中趋势

- **集中趋势**：一组数据向其中心值靠拢的倾向和程度。
- **集中趋势测度**：寻找数据水平的代表值或中心值。

常用的集中趋势的测度指标：

- 算术平均数
- 中位数
- 众数



# 算术平均数(均值, Arithmetic Mean)

总体均值常用  $\bar{X}$  或  $\mu$  表示。样本均值常用  $\bar{x}$  表示。样本均值的计算公式:

- 简单平均数:

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n}$$

- 加权平均数(分组数据):

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^k x_i f_i}{\sum_{i=1}^k f_i}$$

# 算术平均数(例子)

某企业的工会随机调查了20名工人2005年6月加班的小时数，结果如下：

13	18	12	15	7
15	5	12	17	7
12	10	9	13	12
19	6	7	11	12

该组数据算术平均数等于  
 $(13+18+ \cdots +12) / 20 = 11.6$ （小时）。

# 加权算术平均数(例子)

在前面的例子中，假设我们只得到了分组后的资料：

分组	人数	组中值	xf
5-10	6	7.5	45
10-15	9	12.5	112.5
15-20	5	17.5	87.5
合计	20	-	245

该组数据算术平均数等于  
 $245/20=12.25$ （小时）。

根据原始数据和分组资料计算的结果一般不会完全相等，根据分组数据得到的是近似结果。

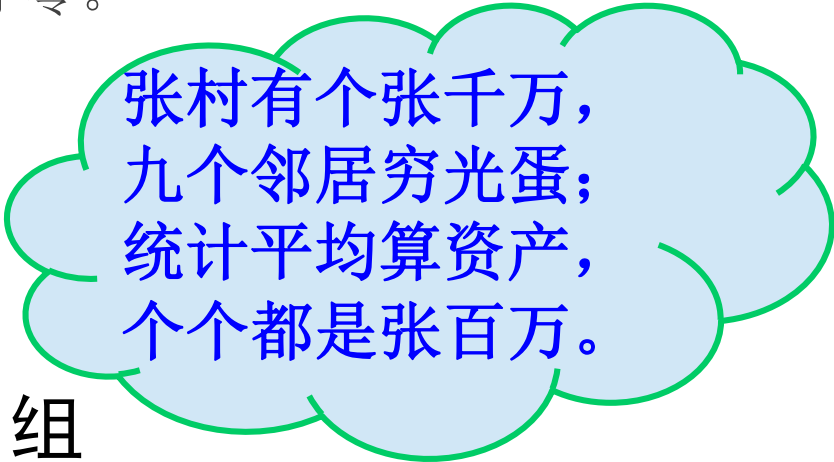
# 算术平均数的性质

- 1、所有的定量数据都有算术平均数。
- 2、计算算术平均数时使用了所有数据。
- 3、一组数只有一个均值。
- 4、各变量值与均值的离差之和等于零。

$$\sum (x - \bar{x}) = 0$$

- 缺点：

- 易受极端值的影响。
- 严格来说无法根据有开口组的分组数据计算算术平均数。



张村有个张千万，  
九个邻居穷光蛋；  
统计平均算资产，  
个个都是张百万。

# 中位数(Median)

一组数据按大小顺序排列后，处在数列中点位置的数值。

特点：

- 对一组数据是唯一的。
- 不受极端值的影响。
- 主要用于顺序数据，也可用数值型数据，但不能用于分类数据。

# 根据原始数据计算中位数

- $n$ 为奇数时等于第 $(n+1)/2$ 个数。
- $n$ 为偶数时等于第 $n/2$ 和 $n/2+1$ 个数的平均值

1, 2, 5, 9, 11

中位数  
=5

1, 2, 5, 9, 11, 18

中位数 =  $(5+9) / 2 = 7$

# 众数(Mode)

一组数据中出现次数最多的变量值。

主要特点：

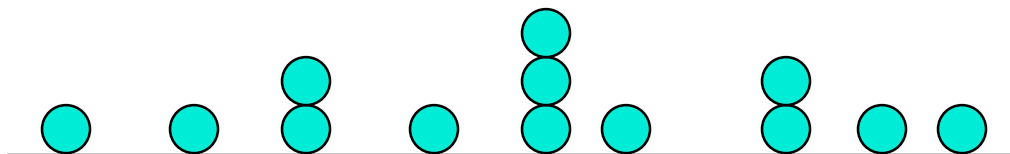
- 不受极端值的影响。
- 有的数据无众数或有多个众数。
- 对未分组定量资料很少使用。



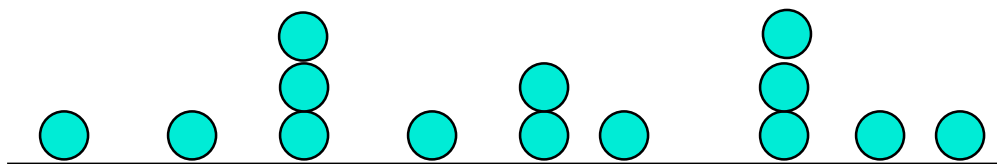
# 众数的不惟一性



无众数



众数

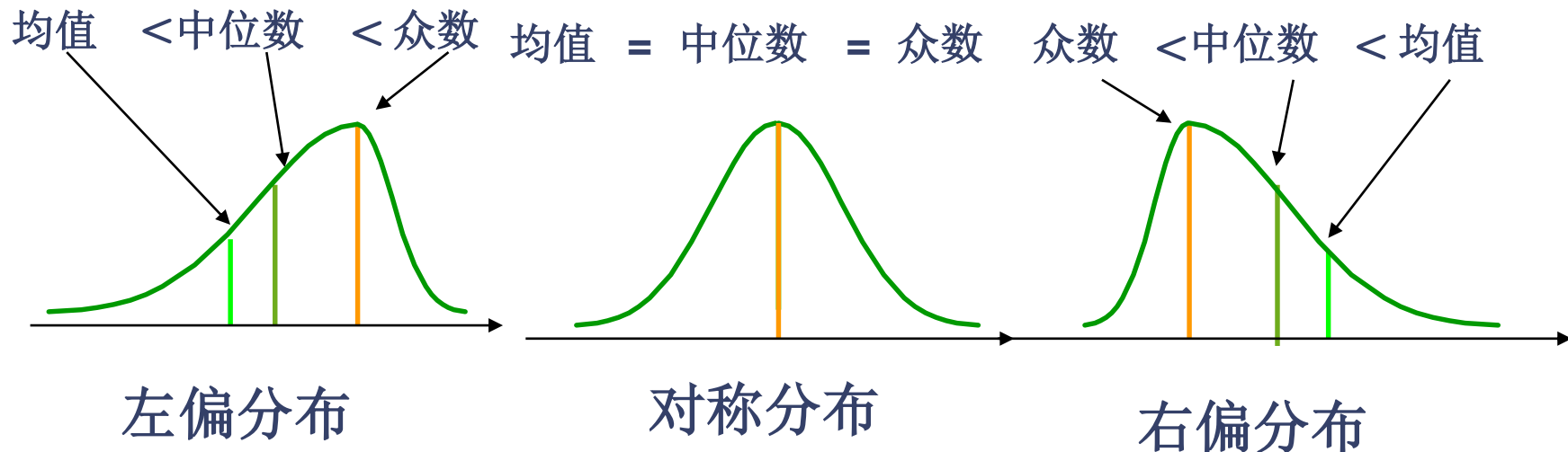


众数 1



众数 2

# 众数、中位数和算术平均数的关系



$$\bar{x} < M_e < M_o$$

$$\bar{x} = M_e = M_o$$

$$M_o < M_e < \bar{x}$$

分配为钟形、轻微不对称的经验公式：

$$M_o - M_e = 2(M_e - \bar{x})$$

$$M_o = 3M_e - 2\bar{x}$$

# 小结：平均数、中位数、众数的特点

算术平均数：

- 易受极端值影响(使用了全部数据)
- 数学性质优良,主要用于数值型数据
- 数据对称分布或接近对称分布时应用

中位数:

不受极端值影响

- 数据分布偏斜程度较大时应用;主要用于顺序数据

众数:

- 不受极端值影响
- 不具有惟一性
- 数据分布偏斜程度较大时应用;主要用于分类数据

# 分位数 (Quantile)

把顺序排列的一组数据分割为若干相等部分的分割点的数值。

分位数可以反映数据分布的相对位置（而不单单是中心位置）。

- 常用的有四分位数、十分位数、百分位数。
- 四分位数 (Quartile):  $Q_1$   $Q_2$   $Q_3$
- 十分位数 (Decile):  $D_1$   $D_2$  .....  $D_9$
- 百分位数 (percentile):  
 $P_1$   $P_2$  .....  $P_{99}$

# 四分位数 (Quartile)

数据按大小顺序排序后把分割成四等分的三个分割点上的数值。

在实际应用中四分位数的计算方法并不统一（数据量大时这些方法差别不大）。对原始数据：

- SPSS中四分位数的位置为 $(n+1)/4$ ,  $2(n+1)/4$ ,  $3(n+1)/4$ 。
- excel中四分位数的位置分别为 $(n+3)/4$ ,  $2(n+1)/4$ ,  $(3n+1)/4$ 。

如果四分位数的位置不是整数，则四分位数等于前后两个数的加权平均。

# 四分位数计算（例子）

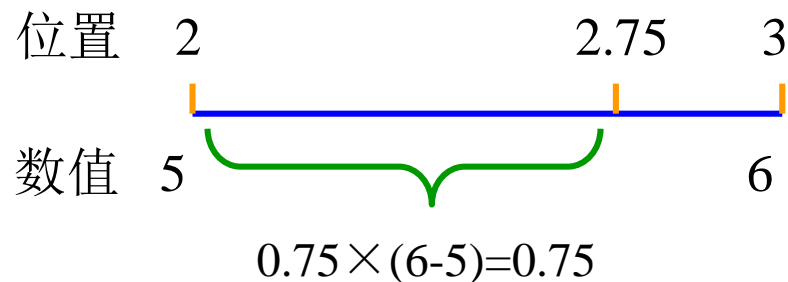
排序后的数据: 2, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 12, 15, 16



$$Q_1 \text{位置} = \frac{10+1}{4} = 2.75$$

$$Q_2 \text{位置} = \frac{2 \times (10+1)}{4} = 5.5$$

$$Q_3 \text{位置} = \frac{3 \times (10+1)}{4} = 8.25$$



不能整除时需加权平均:

$$Q_1 = 5 + 0.75 \times (6 - 5) = 5.75$$

$$Q_2 = (8 + 9) / 2 = 8.5$$

$$Q_3 = 12 + 0.25 \times (15 - 12) = 12.75$$

# 数据描述的数值方法

## 集中趋势

- 均 值
- 中位数
- 众 数

## 离散程度

- 极差
- 四分位距
- 方差和标准差
- 离散系数

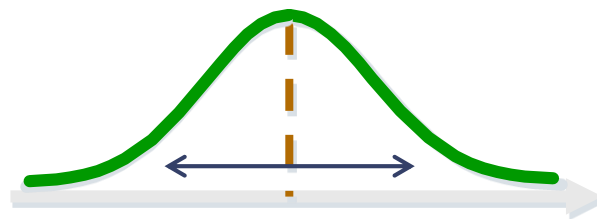
## 分布的形状

- 偏 态
- 峰 度

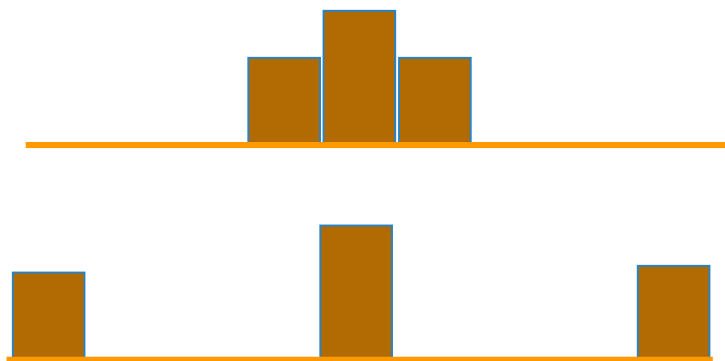
# 离散程度

反映各变量值远离其中心值的程度（离散程度），从另一个侧面说明了集中趋势测度值的代表程度。

不同类型的数据有不同的离散程度测度指标。



- 常用指标：
  - 全距（极差）
  - 四分位距
  - 方差和标准差
  - 离散系数





# 全距 (Range)

全距也称极差，是一组数据的最大值与最小值之差。

- $R = \text{最大值} - \text{最小值}$
- 组距分组数据可根据最高组上限 - 最低组下限计算。
- 受极端值的影响。

全距=?

2, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 12, 15, 16, 20

# 四分位距(Inter-Quartile Range, IQR)

等于上四分位数与下四分位数之差

$$IQR = Q_3 - Q_1$$

- 反映了中间50%数据的离散程度，数值越小说明中间的数据越集中。
- 不受极端值的影响。
- 可以用于衡量中位数的代表性。

2, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 12, 15, 16, 20

$$Q_1=6, Q_2=9, Q_3=15$$

# 方差和标准差

方差是一组数据中各数值与其算术平均数离差平方的平均数，标准差是方差正的平方根。

- 总体方差和样本方差的符号不同，计算公式也不一样。
- 是反映定量数据离散程度的最常用的指标。

	总体方差	样本方差
未分组数据	$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^N (X_i - \bar{X})^2}{N}$	$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n-1}$
<p>样本方差用（n-1）去除，从数学角度看是因为它是总体方差<math>\sigma^2</math>的无偏估计量。</p>		
分组数据	$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^K (X_i - \bar{X})^2 f_i}{\sum_{i=1}^K f_i}$	$s^2 = \frac{\sum_{i=1}^k (x_i - \bar{x})^2 f_i}{\sum_{i=1}^k f_i - 1}$

# 标准差(例子)

某工会随机调查了5名工人上月的加班时间如下表，平均加班时间为13小时。计算数据的标准差。

加班小时数	绝对离差	离差平方
13	0	0
18	5	25
12	1	1
15	2	4
7	6	36
合计	14	66

$$s = \sqrt{\frac{66}{5-1}} = 4.06$$

# 离散系数 (Coefficient of Variation)

标准差与其相应的均值之比，表示为百分数。

$$CV = \frac{\sigma}{X} (\text{总体}) \quad \text{或} \quad cv = \frac{s}{\bar{x}} (\text{样本})$$

特点：

- 反映了相对于均值的**相对离散程度**；
- 可用于比较计量**单位不同**的数据的离散程度；
- 计量单位相同时，如果两组数据的**均值相差悬殊**，离散系数可能比标准差等绝对指标更有意义。

# 数据描述的数值方法

## 集中趋势

- 均 值
- 中位数
- 众 数

## 离散程度

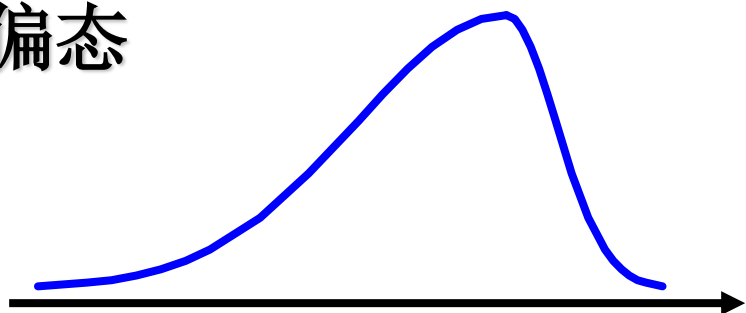
- 极差
- 四分位距
- 方差和标准差
- 离散系数

## 分布的形状

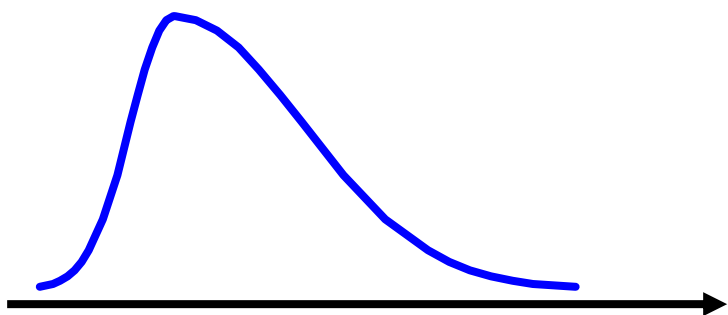
- 偏 态(偏度)
- 峰 度

# 偏态和峰度的类型

偏态

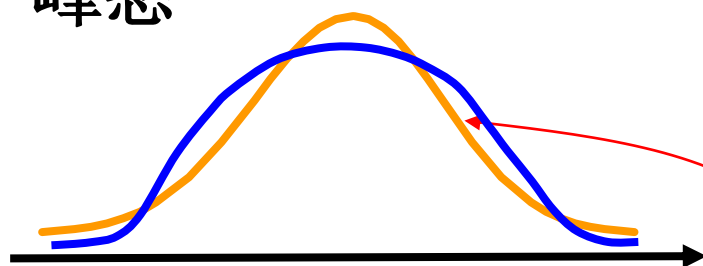


左偏分布

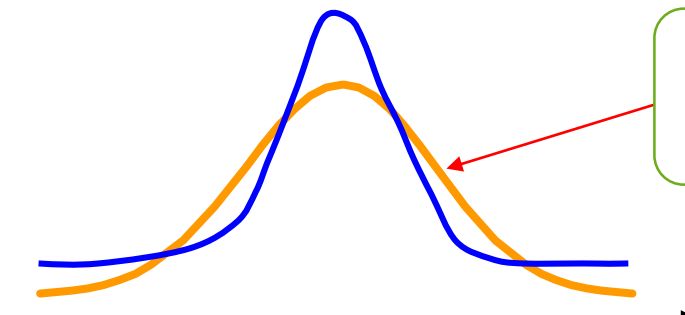


右偏分布

峰态



扁平分布



尖峰分布

正态分布



# 偏态及其测定 (Skewness)

数据分布的不对称性称作偏态。

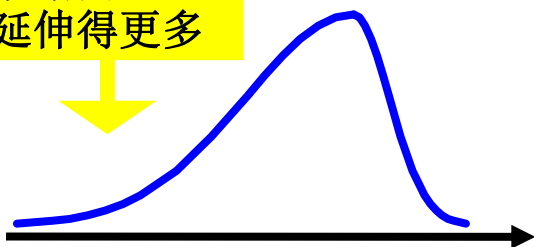
**偏态系数(偏度)**就是对数据分布的不对称性（即偏斜程度）的测度,，一般用**SK**表示。

偏度系数有多种计算方法，在统计软件中（如Excel等）通常采用以下公式：

$$SK = \frac{n}{(n-1)(n-2)} \sum \left( \frac{x_i - \bar{x}}{s} \right)^3$$

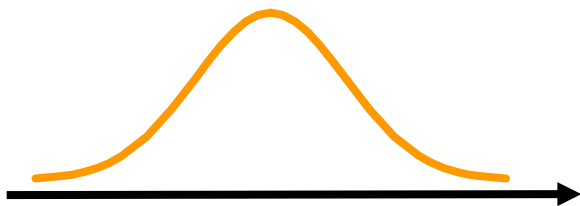
# 偏度的含义

数据向左边  
延伸得更多



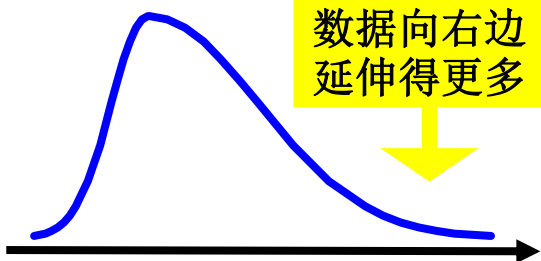
左偏分布(也称负偏分布):

偏度 $SK < 0$ ; 偏度的绝对值越大, 偏斜越严重



对称分布: 偏度=0。

数据向右边  
延伸得更多



右偏分布(也称正偏分布):

偏度 $SK > 0$ ; 偏度的绝对值越大, 偏斜越严重。

# 峰度及峰度系数(Kurtosis)

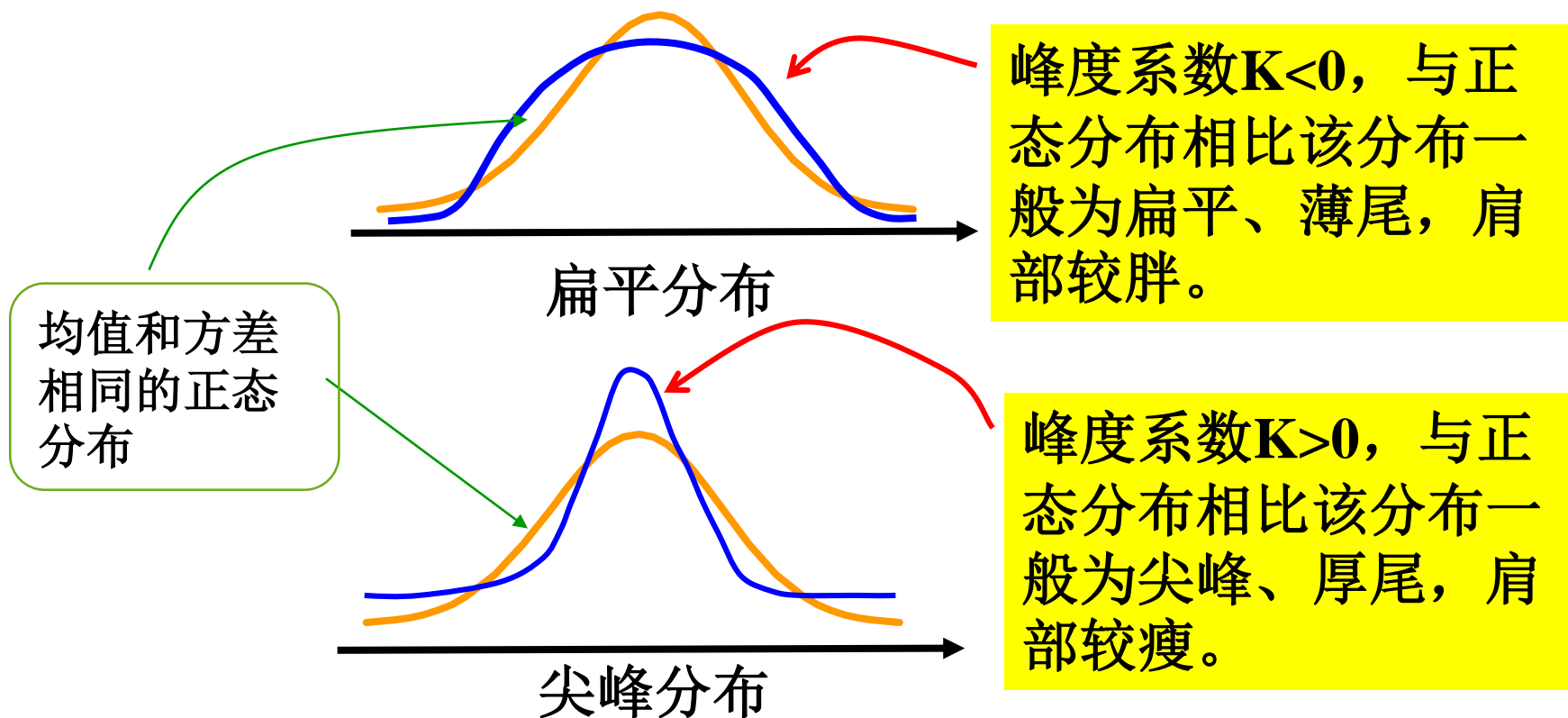
**峰度**：数据分布的扁平或尖峰程度。

**峰度系数**：数据分布峰度的度量值，对数据分布尖峰或扁平程度的测度，一般用K表示。

统计软件(如Excel等)中常用以下公式计算：

$$K = \frac{n(n+1)}{(n-1)(n-2)(n-3)} \sum \left( \frac{x_i - \bar{x}}{s} \right)^4 - \frac{3(n-1)^2}{(n-2)(n-3)}$$

# 峰度系数的含义



# 箱线图 (Box Plot)

用于描述数据分布特征的一种图形。

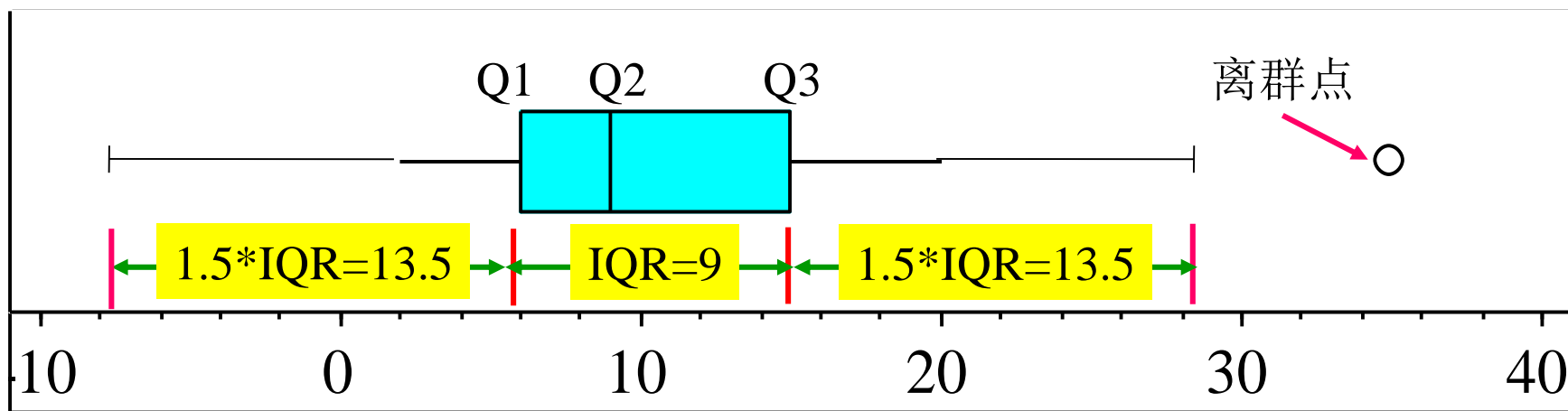
最简单的箱线图可以根据数据的最大值、最小值和三个四分位数绘制的：先根据三个四分位数 $Q_1$ 、 $Q_2$ 、 $Q_3$ 画出中间的盒子，然后由盒子两端分别向最大、最小值连线。

在SPSS中标准的箱线图一般是这样绘制的：

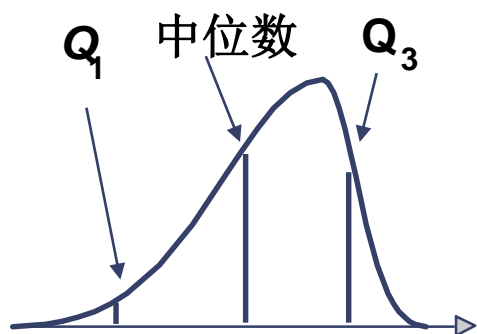
- 先根据三个四分位数 $Q_1$ 、 $Q_2$ 、 $Q_3$ 画出中间的盒子；
- 由 $Q_3$ 至 $Q_3+1.5*IQR$ 区间内的最大值向盒子的顶端连线，由 $Q_1$ 至 $Q_1-1.5*IQR$ 区间内的最小值向盒子的底部连线；
- 处于 $Q_3+1.5*IQR$ 至 $Q_3+3*IQR$ 或者  $Q_1-1.5*IQR$ 至 $Q_1-3*IQR$ 范围内的数据用圆圈标出；
- 大于 $Q_3+3*IQR$ 或者小于 $Q_1-3*IQR$ 的用星号标出。

# 箱线图

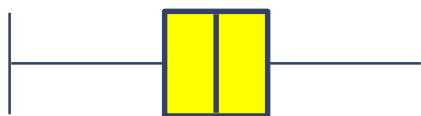
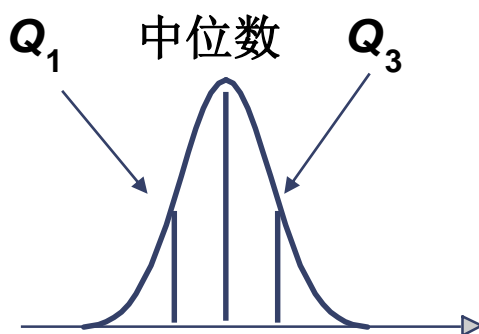
数据：2, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 12, 15, 20, 35



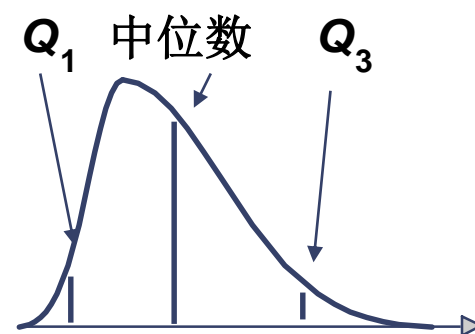
# 分布的形状与箱线图



左偏分布



对称分布



右偏分布

# 数据的 z 值： 标准化

z 值也称标准化值，等于变量值与其平均数的离差除以标准差，用 z 表示。z 值的均值等于 0，标准差等于 1。

$$z_i = \frac{x_i - \bar{x}}{s}$$

是对某一个值在一组数据中相对位置的度量。例如，

- $z > 0$  说明观测值大于均值。
- $z < 0$  说明观测值小于均值。
- $z = 1.2$  说明观测值比均值大 1.2 倍的标准差。



# 工人加班时间的标准化值

工人加班时间的数据，  
均值等于13，  
 $s=4.06$ 。

加班 小时数	$x - \bar{x}$	$z_i = \frac{x_i - \bar{x}}{s}$
13	0	0.00
18	5	1.23
12	-1	-0.25
15	2	0.49
7	-6	-1.48

end

## 附：自测练习

设随机向量  $X = (X_1, X_2, X_3)'$  的协差阵为

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 4 & 0 & 1 \\ 0 & 4 & 0 \\ 1 & 0 & 9 \end{pmatrix},$$

令  $Y_1 = X_1 - X_2 + 2X_3, Y_2 = X_1 + 3X_2 - X_3,$

求：(1)  $Y = (Y_1, Y_2)'$  的协差阵.

(2)  $X, Y$  各自的相关阵.

## 附：自测练习

设随机向量  $X = (X_1, X_2, X_3)'$  的协差阵为

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 4 & 1 & 2 \\ 1 & 9 & -3 \\ 2 & -3 & 25 \end{pmatrix},$$

令  $Y_1 = 2X_1 - X_2 + 4X_3, Y_2 = X_2 - X_3, Y_3 = X_1 + 3X_2 - 2X_3,$

求：(1)  $Y = (Y_1, Y_2, Y_3)'$  的协差阵.

(2)  $X, Y$  各自的相关阵.

【作业】：

证明： $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 经单位变换后为 $\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2$ ，即有

$$\Sigma_y = C \Sigma_x C'$$

$$\mathbf{y}_1 = C\mathbf{x}_1 + \mathbf{b}, \quad \mathbf{y}_2 = C\mathbf{x}_2 + \mathbf{b}$$

$$\text{则: } (\mathbf{y}_1 - \mathbf{y}_2)' \Sigma_y^{-1} (\mathbf{y}_1 - \mathbf{y}_2) = ?$$

$$(\text{答案: } = (\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2)' \Sigma_x^{-1} (\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2))$$

例： 设  $X \sim N_3(\mu, \Sigma)$ ,

$$\text{其中 } \Sigma = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix},$$

问： 哪些变量间是相互独立的？

## 练习

---

2-2 设  $X=(X_1, X_2)' \sim N_2(\mu, \Sigma)$ , 其中

$$\mu = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}, \Sigma = \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}.$$

- (1) 试证明  $X_1 + X_2$  和  $X_1 - X_2$  相互独立.
- (2) 试求  $X_1 + X_2$  和  $X_1 - X_2$  的分布.

# 练习

2-2 设  $X=(X_1, X_2)' \sim N_2(\mu, \Sigma)$ , 其中

$$\mu = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}, \Sigma = \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}.$$

(1) 试证明  $X_1 + X_2$  和  $X_1 - X_2$  相互独立.

(2) 试求  $X_1 + X_2$  和  $X_1 - X_2$  的分布.

**解:** (1) 记  $Y_1 = X_1 + X_2 = (1, 1)'X$ ,

$$Y_2 = X_1 - X_2 = (1, -1)'X,$$

利用性质2可知  $Y_1, Y_2$  为正态随机变量。又

$$\text{Cov}(Y_1, Y_2) = (1 \ 1)\Sigma \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} = \sigma^2 (1 + \rho \ 1 + \rho) \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} = 0$$

故  $X_1 + X_2$  和  $X_1 - X_2$  相互独立.



# 练习

或者记

$$Y = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} X_1 + X_2 \\ X_1 - X_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} = CX$$

则  $Y \sim N_2(C\mu, C\Sigma C')$

$$\begin{aligned} \text{因 } \Sigma_Y = C\Sigma C' &= \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \sigma^2 \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \\ &= \sigma^2 \begin{pmatrix} 1+\rho & 1+\rho \\ 1-\rho & \rho-1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \sigma^2 \begin{pmatrix} 2(1+\rho) & 0 \\ 0 & 2(1-\rho) \end{pmatrix} \end{aligned}$$

由定理2.3.1可知 $X_1 + X_2$  和 $X_1 - X_2$ 相互独立.

# 练习

---

(2) 因

$$Y = \begin{pmatrix} X_1 + X_2 \\ X_1 - X_2 \end{pmatrix} \sim N_2 \left( \begin{pmatrix} \mu_1 + \mu_2 \\ \mu_1 - \mu_2 \end{pmatrix}, \sigma^2 \begin{pmatrix} 2(1+\rho) & 0 \\ 0 & 2(1-\rho) \end{pmatrix} \right)$$

$$\therefore X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, 2\sigma^2(1+\rho));$$

$$X_1 - X_2 \sim N(\mu_1 - \mu_2, 2\sigma^2(1-\rho)).$$

【作业】： 设  $X \sim N_3(\mu, \Sigma)$ ,

$$\text{其中 } \Sigma = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix},$$

问： 哪些变量间是相互独立的？

设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 3 & 2 & 0 \end{pmatrix}$ , 则：  $AX$  服从什么分布？

# 作业

2-3 设 $X^{(1)}$ 和 $X^{(2)}$  均为 $p$ 维随机向量,已知

$$X = \begin{pmatrix} X^{(1)} \\ X^{(2)} \end{pmatrix} \sim N_{2p} \left( \begin{pmatrix} \mu^{(1)} \\ \mu^{(2)} \end{pmatrix}, \begin{bmatrix} \Sigma_1 & \Sigma_2 \\ \Sigma_2 & \Sigma_1 \end{bmatrix} \right),$$

其中 $\mu^{(i)}$  ( $i=1, 2$ )为 $p$ 维向量, $\Sigma_i$  ( $i=1, 2$ )为 $p$ 阶矩阵,

- (1) 试证明 $X^{(1)} + X^{(2)}$ 和 $X^{(1)} - X^{(2)}$  相互独立.
- (2) 试求 $X^{(1)} + X^{(2)}$  和 $X^{(1)} - X^{(2)}$  的分布.