



信阳师范学院  
数学与统计学院  
SCHOOL OF MATHEMATICS AND STATISTICS

# 第10章 数据统计分析

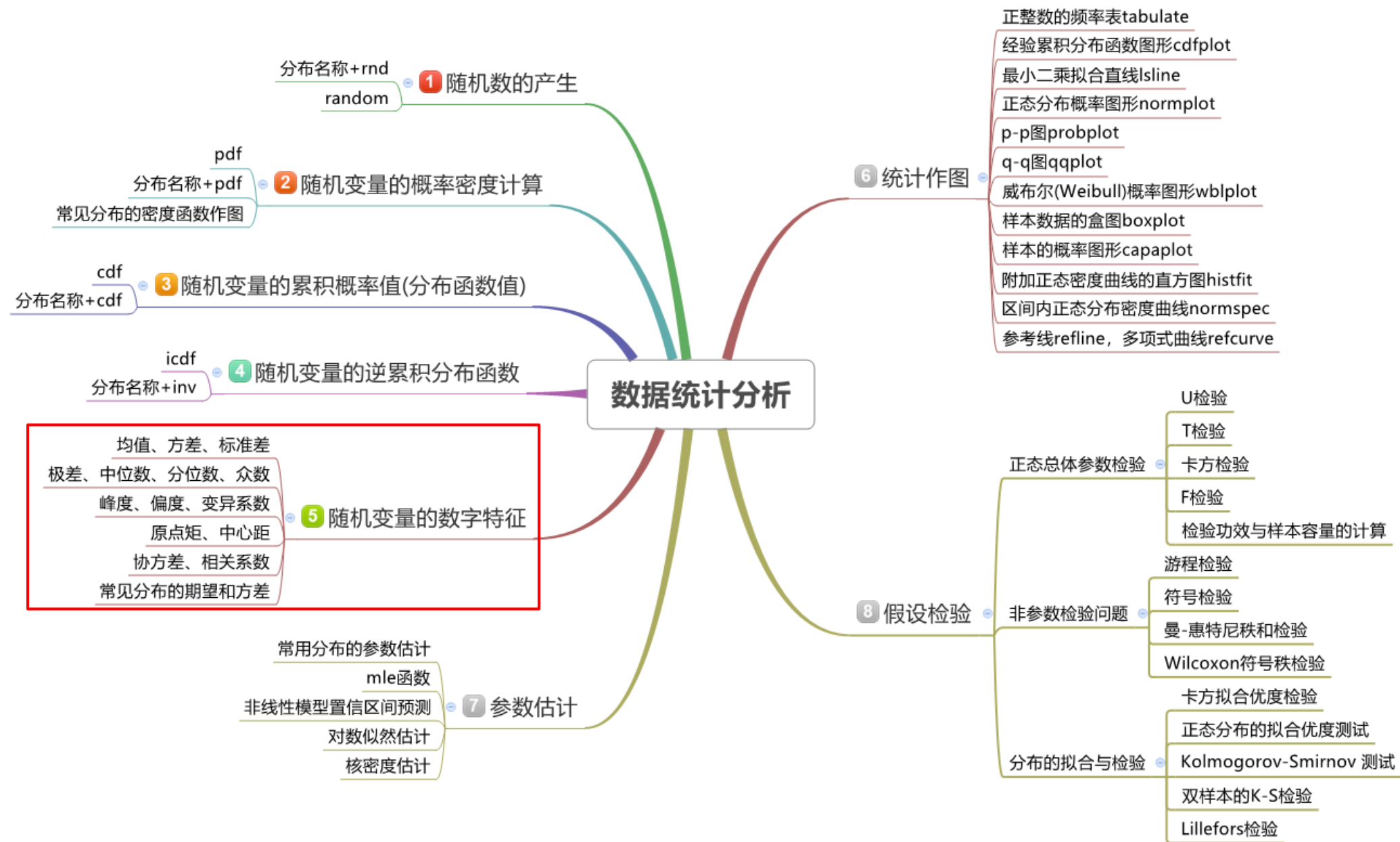


讲授人：牛言涛



日期：2020年4月8日

# 第10章 数据统计分析知识点思维导图



# 1. 均值

调用格式	解释
mean(X) , mean(A) mean(A,dim)	X为向量； A为矩阵， 返回A中各列元素的平均值构成的向量； dim给出的维数内的平均值； 算术平均值数学含义 $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$ , 即 <b>样本均值</b> 。
nanmean(X),nanmean(A)	返回向量X或矩阵A中 <b>除NaN外元素的算术平均值</b> （矩阵为各列） 。
geomean(X),geomean(A)	<b>几何平均数</b> 的数学含义是 $M = (\prod_{i=1}^n x_i)^{\frac{1}{n}}$ , 其中样本数据非负， 主要用于对数正态分布。几何平均数仅适用于具有等比或近似等比关系的数据。
harmmean(A)	<b>调和平均值</b> 的数学含义是 $M = \frac{n}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{x_i}}$ , 其中： 样本数据非0， 主要用于严重偏斜分布。

### 3. 数据排序

`B = sort(A)` 按升序对 A 的元素进行排序。

- 如果 A 是向量，则 `sort(A)` 对向量元素进行排序。
- 如果 A 是矩阵，则 `sort(A)` 会将 A 的列视为向量并对每列进行排序。
- 如果 A 是多维数组，则 `sort(A)` 会沿大小不等于 1 的第一个数组维度计算，并将这些元素视为向量。

`B = sort(A,dim)` 返回 A 沿维度 dim 的排序元素。例如，如果 A 是一个矩阵，则 `sort(A,2)` 对每行中的元素进行排序。

`B = sort( ___,direction)` 使用上述任何语法返回按 direction 指定的顺序显示的 A 的有序元素。'ascend' 表示升序（默认值），'descend' 表示降序。

`B = sort( ___,Name,Value)` 指定用于排序的其他参数。例如，`sort(A,'ComparisonMethod','abs')` 按模对 A 的元素进行排序。

`[B,I] = sort( ___)` 还会为上述任意语法返回一个索引向量的集合。I 的大小与 A 的大小相同，它描述了 A 的元素沿已排序的维度在 B 中的排列情况。例如，如果 A 是一个向量，则 `B = A(I)`。

```
>> V = [9 0 -7 5 3 8 -10 4 2]; %向量
```

```
>> sv = sort(V) %向量排序，默认升序
```

```
>> B = sort(A,2) %按升序对每一行排序
```

```
>> B = sort(A,2,'descend') %按升序对每一行降序排序
```

```
>> [B,I] = sort(A) %返回索引矩阵 A(I) == B
```

### 3. 数据扩展排序

#### 按行方式排序，函数sortrows

- `Y=sortrows(A)` %A为矩阵，返回矩阵Y，Y按A的第1列由小到大，以行方式排序后生成矩阵。
- `Y=sortrows(A, col)` %按指定列col由小到大进行排序
- `[Y,I]=sortrows(A, col)` % Y为排序的结果，I表示Y中第col列元素在A中位置。说明 若X为复数，则通过 $|X|$ 的大小排序。

```
>> A = floor(gallery('uniformdata',[6 7],0)*100);  
>> A(1:4,1) = 95; A(5:6,1) = 76; A(2:4,2) = 7; A(3,3) = 73  
>> B = sortrows(A) %类似于Excel的扩展区域排序  
>> C = sortrows(A,2) %按照第二列排序  
>> D = sortrows(A,[1 7]) %首先按照第一列排序，若元素相同，则按照第7列排序  
>> [E,index] = sortrows(A, -4) %按照第4列降序排列
```

### 3. 数据扩展排序

```
LastName = {'Smith';'Johnson';'Williams';'Jones';'Brown'};
```

```
Age = [38;43;38;40;49];
```

```
Height = [71;69;64;67;64];
```

```
Weight = [176;163;131;133;119];
```

```
BloodPressure = [124 93; 109 77; 125 83; 117 75; 122 80];
```

```
tblA = table(Age,Height,Weight,BloodPressure,'RowNames',LastName)
```

**tblB = sortrows(tblA)** %The sortrows function sorts the rows in ascending order first by the variable Age, and then it sorts by the variable Height.

**[tblB,index] = sortrows(tblA,'RowNames')** %The sortrows function sorts the rows in ascending order by the row names.

%Sort the rows of the table in ascending order by Height, and then sort in descending order by Weight. Also, return an index vector, such that `tblB = tblA(index,:)`.

**[tblB,index] = sortrows(tblA,{'Height','Weight'},{'ascend','descend'})**

## 4. 极差

### Description

`y = range(X)` returns the difference between the maximum and minimum values of sample data in X.

- If X is a vector, then `range(X)` is the range of the values in X.
- If X is a matrix, then `range(X)` is a row vector containing the range of each column in X.
- If X is a multidimensional array, then `range` operates along the first nonsingleton dimension of X, treating the values as vectors. The size of this dimension becomes 1 while the sizes of all other dimensions remain the same. If X is an empty array with first dimension 0, then `range(X)` returns an empty array with the same size as X.

`y = range(X, 'all')` returns the range of all elements in X.

`y = range(X, dim)` returns the range along the operating dimension `dim` of X. For example, if X is a matrix, then `range(X, 2)` is a column vector containing the range value of each row.

`y = range(X, vecdim)` returns the range over the dimensions specified in the vector `vecdim`. For example, if X is a matrix, then `range(X, [1 2])` is the range of all elements in X because every element of a matrix is contained in the array slice defined by dimensions 1 and 2.

```
>> load examgrades
```

```
>> y = range(grades,1) %按列
```

```
y =
```

```
42 31 35 43 24
```

```
>> y = range(grades,'all') %2016b版本不支持
```

```
>> y = range(grades(:)) %所有值的极差
```

```
y = 46
```

```
>> r = max(grades(:)) - min(grades(:))
```

```
r = 46
```

```
>> y = range(grades,[1,2]) %2016b版本不支持
```

## 5. 中位数

将样本观测值从小到大依次排列，位于**中间**的那个观测值，称为**样本中位数**，它描述了样本观测数据的中间位置。median函数用来计算样本的中位数。

- median(M,dim): dim为1, 2。其中1表示按每列返回一个值，为该列从大到小排列的中间值，2表示按每行返回一个值，为该行从大到小排列的中间值。
- nanmedian(M)：忽略NaN计算中位数。
- 注意：如果行或列的个数为偶数，返回中间两个值的平均值。

```
>> me = median(grades) %load examgrades
```

```
me =
```

```
75 75 75 74 75
```

```
>> me = median(grades(:))
```

```
me = 75
```



## 6. 众数

### 众数描述了样本数据中出现次数最多的数

- `[M,F,C]=mode(X)` %M记录矩阵每列最频繁的元素，F记录该元素出现的次数，C的每个元素是与M的对应元素相同频率的所有值的排序向量；
- `mode(X,1)`: 计算每列的频率最大值的行向量。当有多个值有相等的频率时，mode返回这个最小的值；`mode(X,2)`: 计算每行。

```
>> [M,F] = mode(grades) %load examgrades
```

```
M =
```

```
73  77  73  69  79
```

```
F =
```

```
10  13   9  10  12
```

## 7. 分位数

- 分位数就是先把一列数按从小到大排序，如果一共有 $n$ 个数，**四分之一分位数**就是**第 $n*0.25$ 个数**，**四分之三分位数**就是**第 $n*0.75$ 个数**，以此类推。 **$p$ 分位数**就是**第 $n*p$ 个数**。如果 $n*p$ 不是整数则往最接近的较大的**整数上归**。样本的0.5分位数就是样本的中位数。
- quantile和prctile，均可用来计算样本的分位数，一个用小数表示分位数，一个用百分数表示分位数。
  - `y = quantile(x,.50); % the median of x`
  - `y = quantile(x,[.25 .50 .75]); % the quartiles of x`
  - `y = quantile(x,3); % another way to get quartiles`
  - `y = quantile(x,[.025 .25 .50 .75 .975]); % a useful summary of x`

## 7. 分位数

```
>> load examgrades
```

```
>> y1 = quantile(grades,[0.025,0.25,0.5,0.75,0.975]) %等价于prctile(score,[2.5,25,50,75,97.5])
```

```
y1 =
```

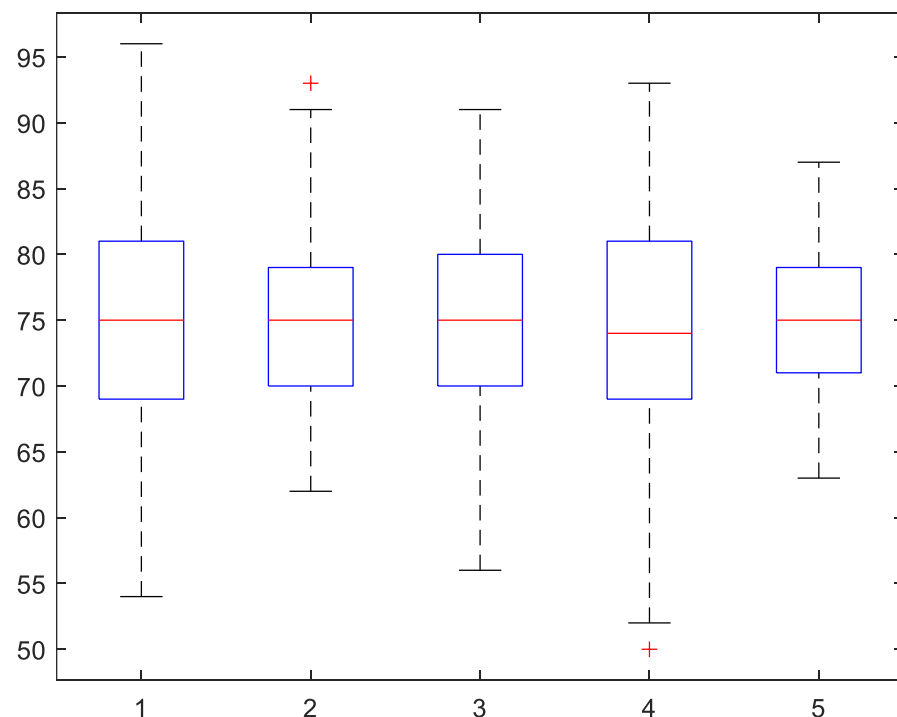
```
57.5000 63.0000 59.5000 59.5000 64.5000  
69.0000 70.0000 70.0000 69.0000 71.0000  
75.0000 75.0000 75.0000 74.0000 75.0000  
81.0000 79.0000 80.0000 81.0000 79.0000  
91.0000 89.0000 89.0000 91.5000 85.5000
```

```
>> y2 = quantile(grades,3) %求四分位数, %25, %50, 75%
```

```
y2 =
```

```
69 70 70 69 71  
75 75 75 74 75  
81 79 80 81 79
```

```
>> boxplot(grades) %盒图
```



## 9. 原点矩与中心矩

- 原点矩:  $\text{cen\_k} = \text{sum}(X.^k)/\text{length}(X)$   $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, k = 1, 2, \dots$
- 中心矩 moment, 任意阶的中心矩  $B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k, k = 1, 2, \dots$ 
  - $M = \text{moment}(X, \text{order})$ : order为阶, 函数本身除以X的长度

```
>> load examgrades
```

```
>> score = grades(:,1);
```

```
>> cen1 = sum(score.^1)/length(score) %一阶矩, 均值
```

```
cen1 =
```

```
75.0083
```

```
>> cen2 = sum(score.^2)/length(score) %二阶原点矩
```

```
cen2 =
```

```
5.7017e+03
```

```
>> m2 = moment(score,2) %二阶中心矩
```

```
m2 =
```

```
75.4083
```

```
>> mm2 = sum((score-mean(score)).^2)/length(score)
```

```
mm2 =
```

```
75.4083
```

```
>> var(score,1) %简单方差
```

## 10. 数学期望

### 1. 数组的平均值，可求样本均值： $Y=\text{mean}(X)$

- 功能：当X为向量时，输出一个平均数；当X为矩阵时，输出为行向量，对应于矩阵每列的平均值；因此计算矩阵所有数的平均值，应用嵌套： $\text{mean}(\text{mean}(X))$ 或 $m=\text{mean}(X(:))$
- 与此类似的有：求和(sum),最大(max),最小(min)等

### 2. 离散型随机变量的期望： $EX=\text{sum}(X.*P)$

- 功能：计算随机值向量X与对应概率向量P的乘积之和

### 3. 连续型随机变量的期望： $EX=\text{int}(x*fx,x,a,b)$

- 功能：用积分计算期望。 $E(X)=\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$

## 10. 数学期望

**例1:** 按规定, 某车站每天8:00~9:00,9:00~10:00都恰有一辆客车到站, 但到站的时刻是随机的, 且两者到站的时间相互独立。其规律如下表。一旅客8:20到车站, 求他候车时间的数学期望。

到站时刻	8:10	8:30	8:50
	9:10	9:30	9:50
概率	1/6	3/6	2/6

解: 设旅客的候车时间为 $X$  (以分计),  $X$ 的分布律为

$X$	10	30	50	70	90
$p_k$	3/6	2/6	$1/6 \times 1/6$	$1/6 \times 3/6$	$1/6 \times 2/6$

```
>> X = [10:20:90];
```

```
>> pk = [3/6,2/6,1/36,3/36,2/36];
```

```
>> EX = sum(X.*pk)    %离散型随机变量期望
```

```
EX = 27.2222
```

## 10. 数学期望

例2: 设随机变量 $(X, Y)$ 的概率密度

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{3}{2x^3 y^2}, & \frac{1}{x} < y < x, x > 1 \\ 0, & \text{other} \end{cases}$$

求数学期望  $E(Y)$ ,  $E\left(\frac{1}{XY}\right)$ .

```
>> syms x y
>> fxy = 3/2/x^3/y^2;
>> Ey = int(int(y*fxy,y,1/x,x),x,1,inf)
Ey =
3/4
>> Exy = int(int(1/x/y*fxy,y,1/x,x),x,1,inf)
Exy =
3/5
```

例3: 设二维随机变量 $(X, Y)$ 的密度函数为

$$f(x, y) = \begin{cases} ax(1 + 4y^3), & 0 < x < 1, \quad 0 < y < 1, \\ 0, & \text{other.} \end{cases}$$

求 $a$ ,  $E(X)$ ,  $E(Y)$ , 和 $E(XY)$ .

```
>> syms a x y
>> fxy = a*x*(1+4*y^3);
>> sa = solve(int(int(fxy,x,0,1),y,0,1) == 1,a);
>> fxy = subs(fxy,a,sa);
>> EX = int(int(x*fxy,x,0,1),y,0,1)
EX = 2/3
>> EY = int(int(y*fxy,x,0,1),y,0,1)
EY = 13/20
>> EXY = int(int(x*y*fxy,x,0,1),y,0,1)
EXY = 13/30
```

# 11. 随机样本—方差与标准差

- 求样本方差，函数`var`，调用格式如下：

- `D=var(X)` %  $s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{X})^2$ ，若 $X$ 为向量，则返回向量的样本方差。

- `D=var(A)` % $A$ 为矩阵，则 $D$ 为 $A$ 的列向量的样本方差构成的行向量。

- `D=var(X, 1)` %返回向量（矩阵） $X$ 的简单方差（即置前因子为 $1/n$ 的方差）。

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

- `D=var(X, w)` %返回向量（矩阵） $X$ 的以 $w$ 为权重的方差。



# 11. 随机样本—方差与标准差

- 求标准差，函数std

- 格式std(X) %返回向量（矩阵）X的样本标准差（置前因子为1/(n-1)）即：

$$std = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n x_i - \bar{X}}$$

- std(X,1) %返回向量（矩阵）X的标准差（置前因子为1/n）
- std(X, 0) %与std (X)相同
- std(X, flag, dim) %返回向量（矩阵）中维数为dim的标准差值，其中flag=0时，置前因子为1/(n-1)；否则置前因子为1/n。

# 11. 随机样本一方差与标准差



**例4**：从一批均值250g的袋装糖果中随机抽取10袋，测得其质量（单位: g）为：249, 247, 245, 246, 238, 246.5, 244, 241, 250, 247.

求样本均值、样本方差、样本标准差、样本二阶原点矩，并检验均值.

```
>> G = [249, 247, 245, 246, 238, 246.5, 244, 241, 250, 247];
```

```
>> Gm = mean(G) %样本均值
```

```
Gm = 245.3500
```

```
>> Gv = var(G) %样本方差
```

```
Gv = 13.0028
```

```
>> Gs = std(G) %样本标准差
```

```
Gs = 3.6059
```

```
>> GA2 = mean(G.^2) %样本二阶原点矩
```

```
GA2 = 6.0208e+04
```

```
>> [h,p,ci,stat] = ttest(G,250,0.05,0) %t检验
```

```
h = 1 %拒绝原假设
```

```
p = 0.0028 %从概率值也可看出拒绝原假设
```

```
ci = 242.7705 247.9295 %置信区间
```

```
stat =
```

包含以下字段的 struct:

```
tstat: -4.0779
```

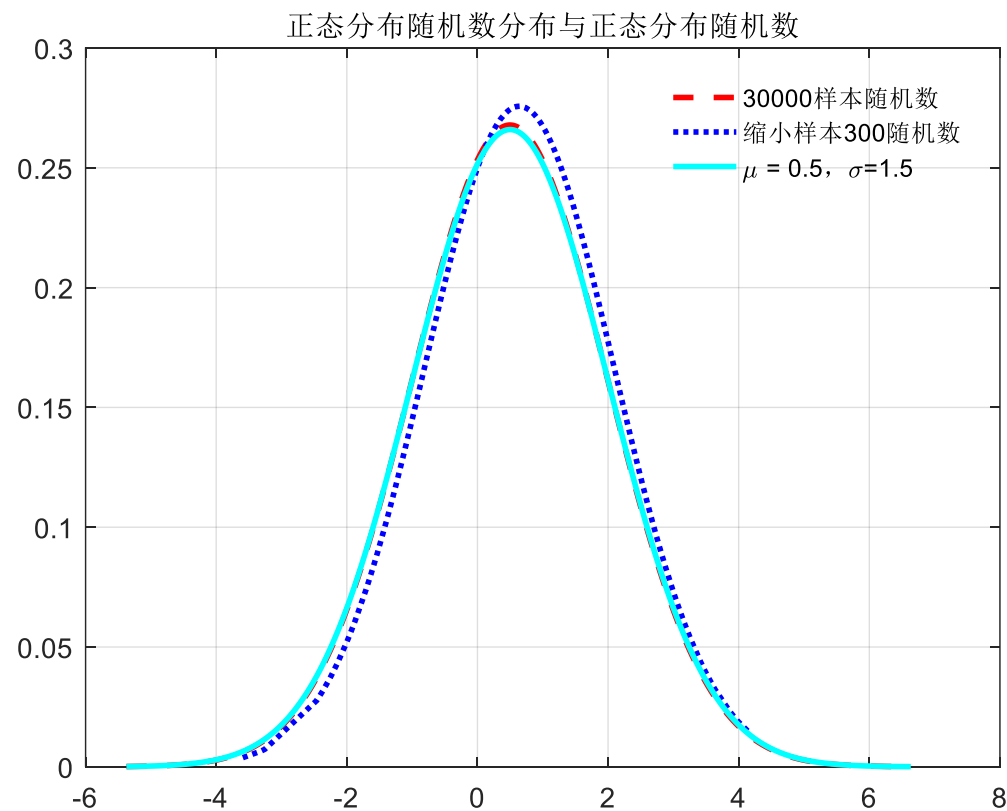
```
df: 9
```

```
sd: 3.6059
```

# 11. 随机样本—方差与标准差

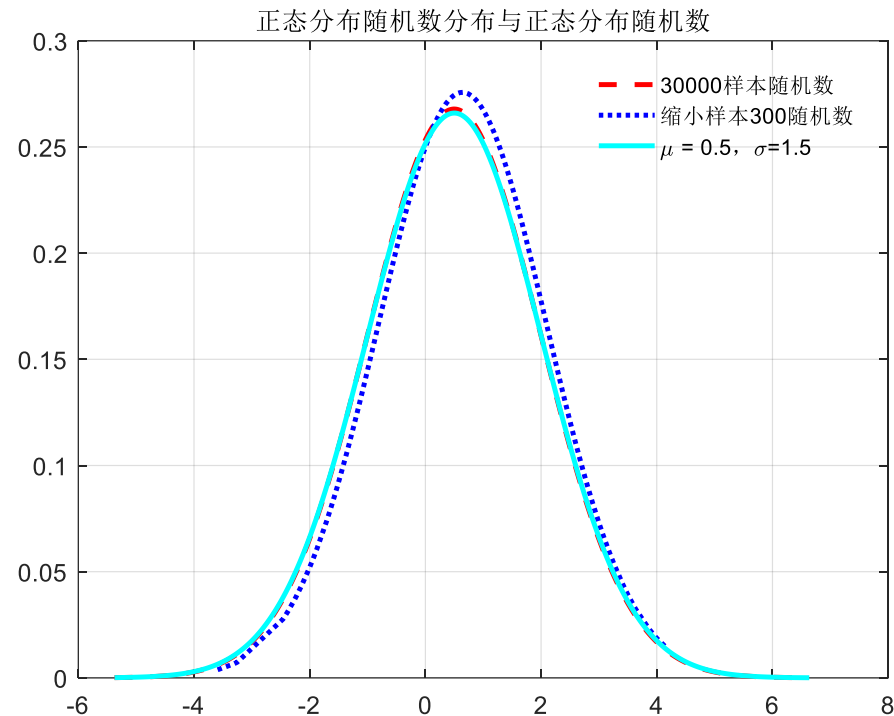
例5: 生成一组 30000 个正态分布随机数，使其均值为0.5，标准差为1.5，分析数据实际的均值、方差和标准差，如果减小随机变量个数，会有什么结果？

```
>> R = normrnd(0.5,1.5,30000,1);  
>> total = [mean(R),var(R,1),std(R,1)]  
total =  
    0.5062    2.2276    1.4925  
  
>> Rm = normrnd(0.5,1.5,300,1);  
>> totalm = [mean(Rm),var(Rm,1),std(Rm,1)]  
totalm =  
    0.4123    2.3991    1.5489
```



# 11. 随机样本一方差与标准差

```
>> p = normpdf(sort(R),total(1),total(3));  
>> pm = normpdf(sort(Rm),totalm(1),totalm(3));  
>> plot(sort(R),p,'r--','LineWidth',2)  
>> hold on  
>> plot(sort(Rm),pm,'b:','LineWidth',2)  
>> Rd = linspace(min(R),max(R),1000);  
>> pd = normpdf(Rd,0.5,1.5);  
>> plot(Rd,pd,'c-','LineWidth',2)  
>> legend('30000样本随机数','缩小样本300随机数','\mu = 0.5, \sigma=1.5')  
>> grid on  
>> legend('boxoff')  
>> title('正态分布随机数分布与正态分布随机数')
```



# 11. 随机样本—方差与标准差

- 一般随机变量的方差  $DX = E(X^2) - (EX)^2$  功能：用积分或级数编程计算。

例6：设随机变量  $X$  的概率密度：

$$f(x) = \begin{cases} \frac{2}{\pi} \cos 2x, & |x| \leq \frac{\pi}{2} \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

求随机变量  $X$  的期望和方差。

```
>> syms x
>> fx=2/pi*(cos(x))^2;
>> EX=int(x*fx,x,-pi/2,pi/2) %期望
EX =
0
```

```
>> E2X=int(x^2*fx,x,-pi/2,pi/2)
E2X =
(1911387046407553*pi*(pi^2 - 6))/72057594037927936
>> DX=E2X-EX^2 %求方差
DX =
(1911387046407553*pi*(pi^2 - 6))/72057594037927936
>> dx = vpa(DX,8)
dx =
0.32246703
```

# 11. 随机样本一方差与标准差

- 忽略NaN的标准差，函数 `nanstd`

格式： `y = nanstd(X)` %若X为含有元素NaN的向量，则返回除NaN外的元素的标准差，若X为含元素NaN的矩阵，则返回各列除NaN外的标准差构成的向量。

```
>> M=magic(3); %产生3阶魔方阵
```

```
>> M([1 6 8])=[NaN NaN NaN] %替换3阶魔方阵中第1、6、8个元素为NaN
```

```
>> y=nanstd(M) %求忽略NaN的各列向量的标准差
```

```
y =
```

```
0.7071 2.8284 2.8284
```

```
>> X=[1 5]; %忽略NaN的第2列元素，只有1和5元素
```

```
>> y2=std(X) %验证第2列忽略NaN元素的标准差
```

```
y2 =
```

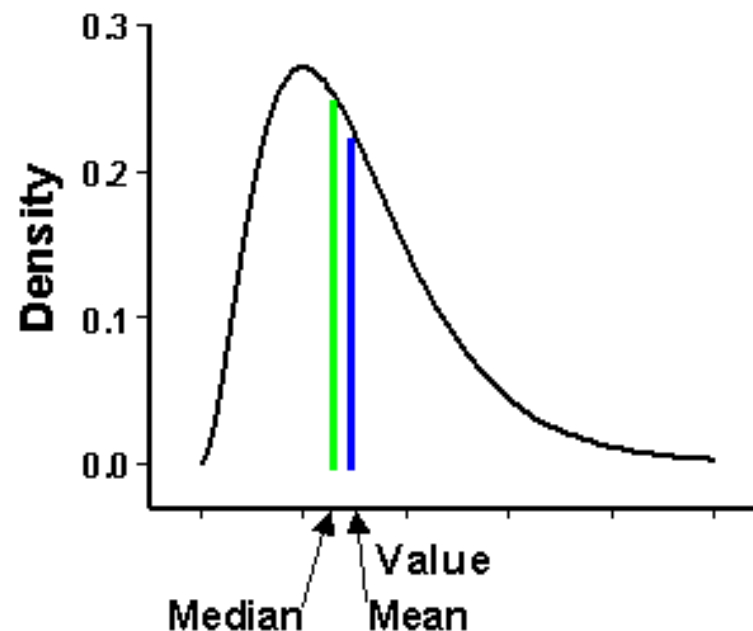
```
2.8284
```

## 12. 偏度系数

- 峰度 (Kurtosis) 与偏度 (Skewness) 就是测量数据正态分布特性的两个指标。
- 偏度系数度量对称性。**0说明**是最完美的**对称性**，正态分布的偏态就是0。**右偏态为正**，表明平均值大于中位数。反之为左偏态，为负。

$$S = \frac{E(x - EX)^3}{[Var(X)]^{\frac{3}{2}}}$$
$$S = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^3}{\left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right)^{\frac{3}{2}}}$$

说明：偏斜度样本数据关于**均值不对称的一个测度**，如果偏斜度为负，说明均值左边的数据比均值右边的数据更散；如果偏斜度为正，说明均值右边的数据比均值左边的数据更散，因而正态分布的偏斜度为 0；



## 12. 偏度系数

- 样本的偏斜度，函数skewness
  - `y = skewness(X,flag)` %X为向量，返回X的元素的偏斜度；X为矩阵，返回X各列元素的偏斜度构成的行向量；flag=0表示偏斜纠正，flag=1（默认）表示偏斜不纠正。

### Description

`y = skewness(X)` returns the sample skewness of X.

- If X is a vector, then skewness(X) returns a scalar value that is the skewness of the elements in X.
- If X is a matrix, then skewness(X) returns a row vector containing the sample skewness of each column in X.
- If X is a multidimensional array, then skewness(X) operates along the first nonsingleton dimension of X.

`y = skewness(X,flag)` specifies whether to correct for bias (flag = 0) or not (flag = 1, the default). When X represents a sample from a population, the skewness of X is biased, meaning it tends to differ from the population skewness by a systematic amount based on the sample size. You can set flag to 0 to correct for this systematic bias.

`y = skewness(X,flag,'all')` returns the skewness of all elements of X.

`y = skewness(X,flag,dim)` returns the skewness along the operating dimension dim of X.

`y = skewness(X,flag,vecdim)` returns the skewness over the dimensions specified in the vector vecdim. For example, if X is a 2-by-3-by-4 array, then skewness(X,1,[1 2]) returns a 1-by-1-by-4 array. Each element of the output array is the biased skewness of the elements on the corresponding page of X.



## 12. 偏度系数

```
>> load examgrades
```

```
>> gs = skewness(grades)
```

```
gs =
```

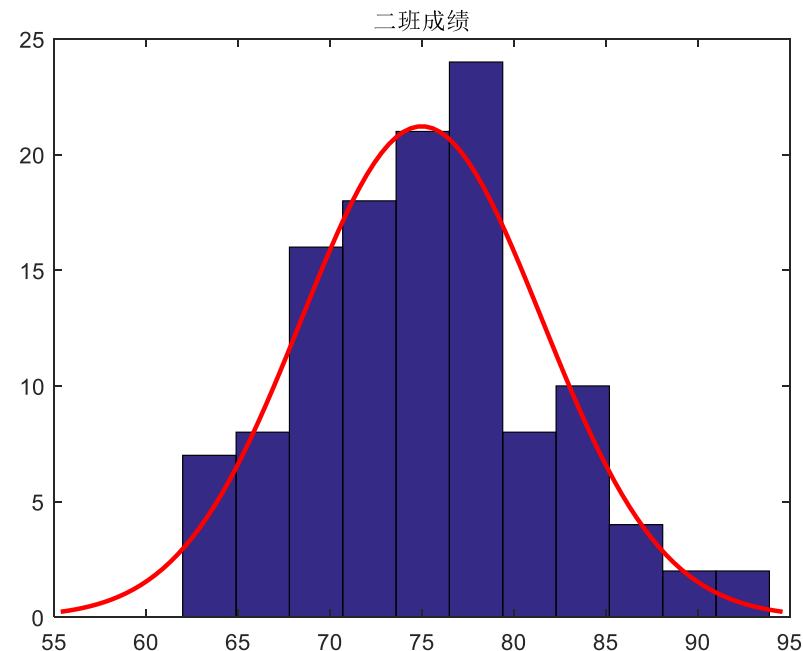
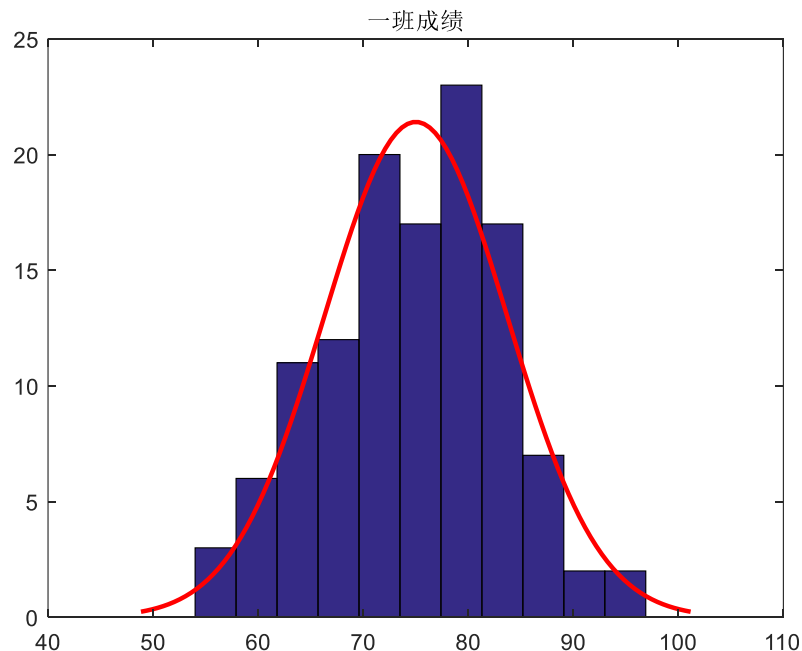
```
-0.1983  0.3275 -0.1266 -0.0175  0.0413
```

说明：偏斜度样本数据关于均值不对称的一个测度，  
如果偏斜度为负，说明均值左边的数据比均值右边的数据更散；如果偏斜度为正，说明均值右边的数据比均值左边的数据更散，因而正态分布的偏斜度为0；

```
>> histfit(grades(:,1))
```

```
>> figure
```

```
>> histfit(grades(:,2))
```

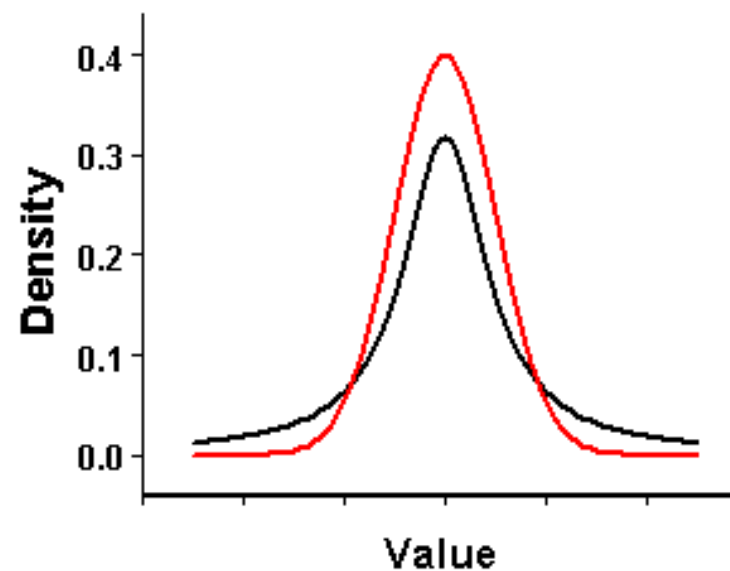


## 13. 峰度

- 峰度**：用来衡量数据尾部分散性，它反映了分布曲线的陡缓程度。正态分布峰度为3，可用来检验分布的正态性，峰度>3，则厚尾，峰值附近陡峭；峰度<3，则细尾，峰值附近平缓。在金融时间序列分析中，通常要研究数据是否为尖峰、细腰、厚尾等特性。

$$K = \frac{E(X - EX)^4}{[Var(X)]^2} - 3$$
$$K = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^4}{\left( \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right)^2}$$

```
>> load examgrades
>> scorekur = kurtosis(grades) %矩阵120*5成绩数据
scorekur =
    2.5522    2.7979    2.6116    2.9209    2.5646
>> scorekur = kurtosis(grades(:)) %所有元素的峰度
scorekur =
    3.0121
```



## 13. 峰度

- **峰度**：用来衡量数据尾部分散性，它反映了分布曲线的陡缓程度。函数 **kurtosis**

`k = kurtosis(X)` returns the sample kurtosis of `X`.

- If `X` is a vector, then `kurtosis(X)` returns a scalar value that is the kurtosis of the elements in `X`.
- If `X` is a matrix, then `kurtosis(X)` returns a row vector that contains the sample kurtosis of each column in `X`.
- If `X` is a multidimensional array, then `kurtosis(X)` operates along the first nonsingleton dimension of `X`.

`k = kurtosis(X, flag)` specifies whether to correct for bias (`flag` is 0) or not (`flag` is 1, the default). When `X` represents a sample from a population, the kurtosis of `X` is biased, meaning it tends to differ from the population kurtosis by a systematic amount based on the sample size. You can set `flag` to 0 to correct for this systematic bias.

`k = kurtosis(X, flag, 'all')` returns the kurtosis of all elements of `X`.

`k = kurtosis(X, flag, dim)` returns the kurtosis along the operating dimension `dim` of `X`.

`k = kurtosis(X, flag, vecdim)` returns the kurtosis over the dimensions specified in the vector `vecdim`. For example, if `X` is a 2-by-3-by-4 array, then `kurtosis(X, 1, [1 2])` returns a 1-by-1-by-4 array. Each element of the output array is the biased kurtosis of the elements on the corresponding page of `X`.

## 14. 变异系数



- 在概率论和统计学中，变异系数又称“**离散系数**” (coefficient of variation) ，是概率分布离散程度的一个**归一化**量度。
- 变异系数用于刻画数据的变化大小，不同指标的变异系数常用来计算客观性权重。计算变异系数的公式为：

$$CV = \frac{s}{|\bar{x}|} \times 100\% = \frac{std(X)}{abs(mean(X))} \times 100\%$$

- 变异系数越小，变异(偏离)程度越小，风险也就越小；反之，变异系数越大，变异(偏离)程度越大，风险也就越大。

## 14. 变异系数

```
>> load examgrades  
  
>> sc_m = mean(grades) %五个班级成绩均值  
  
sc_m =  
  
75.0083 74.9917 74.9917 75.0333 74.9917  
  
>> sc_std = std(grades) %五个班级成绩标准差  
  
sc_std =  
  
8.7202 6.5420 7.4309 8.6013 5.2588  
  
>> cv = [sc_std./sc_m].*100 %五个班级成绩变异系数  
  
cv =  
  
11.6256 8.7237 9.9090 11.4633 7.0126
```

注意，变异系数的大小，同时受平均数和标准差两个统计量的影响，因而在利用变异系数表示资料的变异程度时，最好将平均数和标准差也列出。

## 15. 协方差与相关系数

- 协方差 $\text{cov}(X,Y)=E(X-EX)(Y-EY)$ ，函数`cov`
$$C = \begin{pmatrix} D(x) & \text{cov}(x,y) \\ \text{cov}(y,x) & D(y) \end{pmatrix}$$

`C = cov(A)` 返回协方差。

- 如果 A 是由观测值组成的向量，则 C 为标量值方差。
- 如果 A 是其列表示随机变量或行表示观测值的矩阵，则 C 为对应的列方差沿着对角线排列的协方差矩阵。
- C 按观测值数量 -1 实现归一化。如果仅有一个观测值，应按 1 进行归一化。
- 如果 A 是标量，则 `cov(A)` 返回 0。如果 A 是空数组，则 `cov(A)` 返回 NaN。

`C = cov(A,B)` 返回两个随机变量 A 和 B 之间的协方差。

- 如果 A 和 B 是长度相同的观测值向量，则 `cov(A,B)` 为  $2 \times 2$  协方差矩阵。
- 如果 A 和 B 是观测值矩阵，则 `cov(A,B)` 将 A 和 B 视为向量，并等价于 `cov(A(:),B(:))`。A 和 B 的大小必须相同。
- 如果 A 和 B 为标量，则 `cov(A,B)` 返回零的  $2 \times 2$  块。如果 A 和 B 为空数组，则 `cov(A,B)` 返回 NaN 的  $2 \times 2$  块。

`C = cov( __, w)` 为之前的任何语法指定归一化权重。如果  $w = 0$  (默认值)，则 C 按观测值数量 -1 实现归一化。 $w = 1$  时，按观测值数量对它实现归一化。

`C = cov( __, nanflag)` 指定一个条件，用于在之前的任何语法的计算中忽略 NaN 值。例如，`cov(A,'omitrows')` 将忽略 A 的具有一个或多个 NaN 元素的所有行。

协方差代表了两个变量之间的是否同时偏离均值。正值，一个变量变大另一个变量也变大；负值，一个变量变大另一个变量变小，取0说明两个变量没有相关关系。

## 15. 协方差与相关系数

- 相关系数 $\rho = \text{cov}(X, Y) / \sqrt{DX * DY}$ ，函数 `corrcoef`

`R = corrcoef(A)` 返回 A 的相关系数的矩阵，其中 A 的列表示随机变量，行表示观测值。

`R = corrcoef(A, B)` 返回两个随机变量 A 和 B 之间的系数。

`[R, P] = corrcoef( __ )` 返回相关系数的矩阵和 p 值矩阵，用于测试观测到的现象之间没有关系的假设（原假设）。此语法可与上述语法中的任何参数结合使用。如果 P 的非对角线元素小于显著性水平（默认值为 0.05），则 R 中的相应相关性被视为显著。如果 R 包含复数元素，则此语法无效。

`[R, P, RL, RU] = corrcoef( __ )` 包括矩阵，这些矩阵包含每个系数的 95% 置信区间的下界和上界。如果 R 包含复数元素，则此语法无效。

`__ = corrcoef( __, Name, Value)` 在上述语法的基础上，通过一个或多个 Name, Value 对组参数指定其他选项以返回任意输出参数。例如，`corrcoef(A, 'Alpha', 0.1)` 指定 90% 置信区间，`corrcoef(A, 'Rows', 'complete')` 省略 A 的包含一个或多个 NaN 值的所有行。

不仅表示线性相关的方向，还表示线性相关的程度，取值 $[-1, 1]$ 。通常情况下，当相关系数的绝对值大于 $2/\sqrt{N}$ ，N为样本点的数量时，我们认为线性关系是存在的。

# 15. 协方差与相关系数

```
>> gcov = cov(grades) %计算协方差
```

```
gcov =
    76.0419    31.6219    26.5967    29.4115    25.1093
    31.6219    42.7982    23.4537    24.2608    21.0167
    26.5967    23.4537    55.2184    38.7902    27.6386
    29.4115    24.2608    38.7902    73.9821    29.8406
    25.1093    21.0167    27.6386    29.8406    27.6554
```

```
>> [R,PRL,RU] = corrcoef(grades) %计算相关系数
```

```
R =
    1.0000    0.5543    0.4104    0.3921    0.5475
    0.5543    1.0000    0.4825    0.4312    0.6109
    0.4104    0.4825    1.0000    0.6069    0.7073
    0.3921    0.4312    0.6069    1.0000    0.6597
    0.5475    0.6109    0.7073    0.6597    1.0000
```

```
P =
    1.0000    0.0000    0.0000    0.0000    0.0000
    0.0000    1.0000    0.0000    0.0000    0.0000
    0.0000    0.0000    1.0000    0.0000    0.0000
    0.0000    0.0000    0.0000    1.0000    0.0000
    0.0000    0.0000    0.0000    0.0000    1.0000

RL =
    1.0000    0.4164    0.2496    0.2290    0.4084
    0.4164    1.0000    0.3319    0.2730    0.4847
    0.2496    0.3319    1.0000    0.4799    0.6047
    0.2290    0.2730    0.4799    1.0000    0.5449
    0.4084    0.4847    0.6047    0.5449    1.0000

RU =
    1.0000    0.6673    0.5493    0.5338    0.6618
    0.6673    1.0000    0.6090    0.5666    0.7122
    0.5493    0.6090    1.0000    0.7090    0.7868
    0.5338    0.5666    0.7090    1.0000    0.7502
    0.6618    0.7122    0.7868    0.7502    1.0000
```

默认情况下，矩阵 RL 和 RU 根据 95% 置信区间分别给出每个相关系数的下界和上界。可以通过指定 Alpha 的值来更改置信水平，该值定义百分比置信度  $100*(1-\text{Alpha})\%$ 。例如，使用 Alpha 值 0.01 来计算 99% 置信区间，这将反映在 RL 和 RU 边界中。99% 置信度的 RL 和 RU 中的系数边界定义区间大于 95% 置信度所定义的区间，因为置信度越高，需要的可能相关性值范围越大。



# 16. 常见分布的期望和方差

函数名	调用形式	注 释
unifstat	$[M,V]=\text{unifstat}(a,b)$	均匀分布(连续)的期望和方差，M为期望，V为方差
unidstat	$[M,V]=\text{unidstat}(n)$	均匀分布（离散）的期望和方差
expstat	$[M,V]=\text{expstat}(p,\text{Lambda})$	指数分布的期望和方差
normstat	$[M,V]=\text{normstat}(\mu,\sigma)$	正态分布的期望和方差
chi2stat	$[M,V]=\text{chi2stat}(x,n)$	卡方分布的期望和方差
tstat	$[M,V]=\text{tstat}(n)$	t分布的期望和方差
fstat	$[M,V]=\text{fstat}(n_1,n_2)$	F分布的期望和方差
gamstat	$[M,V]=\text{gamstat}(a,b)$	$\gamma$ 分布的期望和方差
betastat	$[M,V]=\text{betastat}(a,b)$	$\beta$ 分布的期望和方差
lognstat	$[M,V]=\text{lognstat}(\mu,\sigma)$	对数正态分布的期望和方差

# 16. 常见分布的期望和方差

函数名	调用形式	注 释
nbinstat	$[M,V]=nbinstat(R,P)$	负二项式分布的期望和方差
ncfstat	$[M,V]=ncfstat(n_1,n_2,\delta)$	非中心F分布的期望和方差
nctstat	$[M,V]=nctstat(n,\delta)$	非中心t分布的期望和方差
ncx2stat	$[M,V]=ncx2stat(n,\delta)$	非中心卡方分布的期望和方差
raylstat	$[M,V]=raylstat(b)$	瑞利分布的期望和方差
wblstat	$[M,V]=wblstat(a,b)$	韦伯分布的期望和方差
binostat	$[M,V]=binostat(n,p)$	二项分布的期望和方差
geostat	$[M,V]=geostat(p)$	几何分布的期望和方差
hygestat	$[M,V]=hygestat(M,K,N)$	超几何分布的期望和方差
poisstat	$[M,V]=poisstat(\Lambda)$	泊松分布的期望和方差

## 16. 常见分布的期望和方差

```
>>a = 1:6; b = 2.*a;
>>[M,V] = unifstat(a,b) %均匀分布的期望和方差
M =
    1.5000    3.0000    4.5000    6.0000    7.5000    9.0000
V =
    0.0833    0.3333    0.7500    1.3333    2.0833    3.0000
>> mu = randi([20,30],1,5)
>> sigma = randi([2,5],1,5)
>> [M,V] = normstat(mu,sigma) %正态分布的期望和方差
M =
    20    24    24    28    28
V =
     4     9     9    16    16
```

```
>>n = logspace(1,5,5)
>>[M,V] = binostat(n,1./n) %二项分布的期望和方差
M =
     1     1     1     1     1
V =
    0.9000    0.9900    0.9990    0.9999    1.0000
>>[m,v] = binostat(n,1/2)
m =
     5    50   500  5000 50000
v =
 1.0e+04 *
    0.0003    0.0025    0.0250    0.2500    2.5000
```



---

# 感谢聆听

---