

[\[关闭\]](#)

@catscarf 2018-01-22 00:04 字数 4573 阅读 7409

# 概率论与数理统计 公式大全

作者：[catpub](#) 新浪微博：[@catpub](#)部分平台可能无法显示公式，若公式显示不正常可以前往[知乎](#)或作业部落进行查看[点击前往知乎查看目录与导航](#)

## 一 概率论的基本概念

- 加法公式

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i A_j) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_i A_j A_k) + \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \dots A_n)$$

- 条件概率

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

- 全概率公式

$$P(A) = \sum_{j=1}^n P(B_j)P(A|B_j)$$

- 贝叶斯公式

$$P(B_i|A) = \frac{P(AB_i)}{P(A)} = \frac{P(B_i)P(A|B_i)}{\sum_{j=1}^n P(B_j)P(A|B_j)}$$

## 二 随机变量及其概率分布随机变量及其概率分布

- 概率密度

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$$

- 常见分布及期望和方差

- 0-1 分布

$$P(X = k) = p^k(1-p)^{n-k}$$

- $X \sim 0-1(p), E(X) = p, D(X) = p(1-p)$

- 泊松分布

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

- $X \sim \pi(\lambda), E(X) = \lambda, D(X) = \lambda$

- 正态分布

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

- $X \sim N(\mu, \sigma^2), E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$

- 指数分布

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x} \quad x > 0$$

- $X \sim E(\lambda), E(X) = \frac{1}{\lambda}, D(X) = \frac{1}{\lambda^2}$

- 二项分布

$$P(X = k) = C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$$

- $X \sim B(n, p), E(X) = np, D(X) = np(1-p)$

- 均匀分布

$$f(x) = \frac{1}{b-a} \quad a \leq x < b$$

- $X \sim U(a, b), E(X) = \frac{a+b}{2}, D(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$

- 随机变量函数的概率密度

- 若  $Y = g(x)$ ,  $g'(x) > 0$  或  $g'(x) < 0$

- $f_Y(y) = f_X(h(y)) \cdot |h'(y)| \quad \alpha < y < \beta$

- $h(y)$  是  $g(x)$  的反函数

### 三 二元随机变量

- 当  $X$  与  $Y$  相互独立时, 若  $Z = X + Y$

- $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy$

- 二元连续型随机变量的条件概率密度

- 

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$$

- $Z = X + Y$  的分布

- 

$$F_Z(z) = P(Z \leq z) = \iint_{x+y \leq z} f(x, y) dx dy$$

- 

$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y, y) dy$$

- 正态分布

- 

$$c_0 + c_1 X_1 + c_2 X_2 + \dots + c_n X_n \sim N(c_0 + c_1 \mu_1 + \dots + c_n \mu_n, c_1^2 \sigma_1^2 + c_2^2 \sigma_2^2 + \dots + c_n^2 \sigma_n^2)$$

- 二项分布

- 

$$X + Y \sim B(n_1 + n_2, p)$$

- 泊松分布

- 

$$X + Y \sim \pi(\lambda_1 + \lambda_2)$$

- $\max(X, Y)$  和  $\min(X, Y)$  的分布

- 

$$f_{\max}(z) = f_X(z) f_Y(z)$$

- 

$$f_{\min}(z) = 1 - (1 - f_X(z))(1 - f_Y(z))$$

## 四 期望与方差

- 数学期望

- 

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

- 

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

- 

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

- 

$$E(Y) = E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$

- 

$$E(Z) = E[h(X, Y)] = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} h(x_i, y_j) p_{ij}$$

-

$$E(Z) = E[h(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} h(x, y) f(x, y) dx dy$$

- $E(cX) = cE(X)$
- $E(XY) = E(X)E(Y)$  (要求独立)

• 方差

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

- $$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx$$

- $$D(X) = Var(X) = E\{[X - E(X)]^2\} = E(X^2) - [E(X)]^2$$

- $$D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2 \cdot Cov$$

- $$E(X^*) = 0$$

- $$D(X^*) = 1$$

• 协方差

- $$Cov(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$$

- $$Cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

- $$Cov(aX, bY) = ab \cdot Cov(X, Y)$$

- $$Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$$

- $$\rho_{XY} = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{D(X)D(Y)}}$$

- $$\rho_{XY} = Cov(X^*, Y^*)$$

• 不相关与独立

- 不相关： $\rho_{XY} = 0$

- 独立：

$$P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i)P(Y = y_j), \quad f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$$

• 常见分布及期望和方差

- 0-1 分布

$$P(X = k) = p^k(1 - p)^{n-k}$$

- $$X \sim 0-1(p), E(X) = p, D(X) = p(1 - p)$$

- 泊松分布

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

- $X \sim \pi(\lambda), E(X) = \lambda, D(X) = \lambda$

- 正态分布

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

- $X \sim N(\mu, \sigma^2), E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$

- 指数分布

$$f(x) = \lambda e^{-\lambda x} \quad x > 0$$

- $X \sim E(\lambda), E(X) = \frac{1}{\lambda}, D(X) = \frac{1}{\lambda^2}$

- 二项分布

$$P(X = k) = C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$$

- $X \sim B(n, p), E(X) = np, D(X) = np(1-p)$

- 均匀分布

$$f(x) = \frac{1}{b-a} \quad a \leq x < b$$

- $X \sim U(a, b), E(X) = \frac{a+b}{2}, D(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$

## 五 切比雪夫不等式，大数定律中心极限定理

- 切比雪夫不等式 Chebyshev's inequality

- $P\{|X - \mu| \geq \epsilon\} < \frac{\sigma^2}{\epsilon^2}$

- 伯努利大数定律

- $\lim_{n \rightarrow +\infty} P\{|\frac{nA}{n} - p| \geq \epsilon\} = 0$

- 独立同分布的中心极限定理 (CLT)

- 设  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  相互独立且同分布,

$E(X_i) = \mu, D(X_i) = \sigma^2, i = 1, 2, \dots$  则对于充分大  $n$  的, 有

- $\sum_{i=1}^n X_i \sim_{\text{近似}} N(n\mu, n\sigma^2)$

- 德莫弗-拉普拉斯定理

- 即二项分布可以用正态分布逼近

- $$n_A \sim^{\text{近似}} N(np, np(1-p))$$

## 六 统计量与抽样分布

- 样本均值

- $$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

- $$\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$$

- $$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

- 样本方差

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

- $$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

- $$E(S^2) = \sigma^2$$

- $$D(S^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1}$$

- 样本矩

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

- $$B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$$

- $\chi^2$ 分布

- $$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$$

- $$E(\chi^2) = n$$

- $$D(\chi^2) = 2n$$

- $$Y_1 + Y_2 \sim \chi^2(n_1 + n_2)$$

- $t$ 分布

-

$$T = \frac{X}{\sqrt{(Y/n)}}, X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$$

- $F$  分布

- 

$$F = \frac{X/n_1}{Y/n_2}, X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2)$$

- 两个正态总体的抽样分布

- 

$$F = \frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} = \frac{S_1^2}{S_2^2} / \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

- 

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

- 

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - \mu_1 - \mu_2}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

- 其中

$$S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

## 七 参数估计

- 极大似然估计

- 

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta)$$

- 

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta)$$

- $X \sim N(\mu, \sigma^2), \hat{\mu} = \bar{X}, \hat{\sigma}^2 = B_2$

- $X \sim U(a, b), \hat{a} = \min\{X_1, \dots, X_n\}, \hat{b} = \max\{X_1, \dots, X_n\}$

- 置信区间

- $P\{\hat{\theta}_L(X_1, \dots, X_n) < \theta < \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n)\} \geq 1 - \alpha$

## 八 假设检验

- 拟合优度检验

- 

$$\sum_{i=1}^k \frac{(n_i - np_i)^2}{np_i} \sim_{\text{近似}} \chi^2(k - r - 1)$$

- $n_i$  为实际频数,  $np_i$  为理论频数

本章最后修订时间：2018.1.21 如有错误欢迎前往[知乎](#)指正

# 概率论与数理统计 公式大全

作者：[catpub](#) 新浪微博：[@catpub](#)

部分平台可能无法显示公式，若公式显示不正常可以前往[知乎](#)或作业部落进行查看

## • 内容目录

### ◦ [概率论与数理统计 公式大全](#)

- [一 概率论的基本概念](#)
- [二 随机变量及其概率分布随机变量及其概率分布](#)
- [三 二元随机变量](#)
- [四 期望与方差](#)
- [五 切比雪夫不等式，大数定律中心极限定理](#)
- [六 统计量与抽样分布](#)
- [七 参数估计](#)
- [八 假设检验](#)

### ◦ [概率论与数理统计 公式大全](#)

•

- - 未分类 14
  - [神经网络和深度学习笔记 第四章 深层神经网络](#)
  - [神经网络和深度学习笔记 第三章 浅层神经网络](#)
  - [神经网络和深度学习笔记 第二章 神经网络基础](#)
  - [吴恩达深度学习系列课程笔记目录与导航](#)
  - [希腊字母表 Markdown版](#)
  - [概率论与数理统计 公式大全](#)
  - [概率论与数理统计 公式大全](#)
  - [概率论与数理统计笔记 第七章 参数估计](#)
  - [概率论与数理统计笔记 第六章 统计量与抽样分布](#)
  - [概率论与数理统计笔记 第五章 大数定律及中心极限定理](#)
  - [概率论与数理统计笔记 第四章 随机变量的数字特征](#)
  - [概率论与数理统计笔记 第三章 二元随机变量及其分布](#)
  - [概率论与数理统计笔记 第二章 随机变量及其概率分布](#)
  - [概率论与数理统计笔记 第一章 概率论的基本概念](#)

- 

- 以下【标签】将用于标记这篇文稿：

•  
•  
•



- - [下载客户端](#)
  - [关注开发者](#)
  - [报告问题, 建议](#)
  - [联系我们](#)
- 

添加新批注



保存

取消

在作者公开此批注前，只有你和作者可见。



保存

取消



修改

保存

取消

删除

- 私有
- 公开
- 删除

查看更早的 5 条回复

回复批注



通知

取消

确认

- 
-