# 统计学笔记

Ruijun  $\mathrm{Shi}^1$ 

2021年11月18日

 $^{1}$ GitHub: https://github.com/RuijunShi

#### 摘要

简单的统计学笔记,主要是在天文学,特别是引力波和pulsar timing中遇到的统计学,现在没写多少内容。缓慢更新中[1]。同时这也是我第一次用latex编写书籍,学习过程艰难啊。有错误请大家指出! latex资料参考https://github.com/Ali-loner

# Contents

1	代数	基础	3		
2	数理	数理统计基础			
	2.1	概率	4		
	2.2	单变量分布	4		
	2.3	常见分布	5		
	2.4	多元随机变量	6		
	2.5	随机变量的数学特征	6		
	2.6	频率学派的参数估计	6		
	2.7	频率学派的假设检验	6		
3	见叶斯统计				
	3.1	贝叶斯定理推导	7		
	3.2	贝叶斯学派和频率学派	7		
	3.3	单变量贝叶斯参数估计	7		
	3.4	多变量贝叶斯参数估计	7		
	3.5	分层贝叶斯模型	7		
	3.6	贝叶斯回归	7		
	3.7	贝叶斯模型选择	7		
4					
	4.1	·	8		
	4.2	平稳随机过程	8		
	4.3	马尔科夫链	8		
5	MCMC 9				
	5.1	拒绝-接受采样	9		
	5.2	吉布斯采用	9		
	5.3	M-H采样	9		
		Nested采样	9		

6	高斯随机过程		
	6.1	高斯随机过程及其统计描述	10
	6.2	核密度估计	10
	6.3	高斯混合模型	10
	6.4	高斯学习	10

# 代数基础

未完待续。。。图片测试 SVD分解 1.1

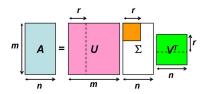


图 1.1: tSVD分解

## 数理统计基础

### 2.1 概率

- 1. 概率的定义(略)概率满足:非负性,规范性,可列可加性
- 2. 概率的性质: 重点: 逆事件概率; 加法公式; 有限可加性
- 3. 条件概率:

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} \tag{2.1}$$

4. 乘法定理:

$$P(AB) = P(A|B)P(A) \tag{2.2}$$

5. 全概率公式:

$$P(A) = P(A \mid B_1) P(B_1) + P(A \mid B_2) P(B_2) + \ldots + P(A \mid B_n) P(B_n)$$
(2.3)

6. 独立性:满足

$$P(AB) = P(A)P(B) \tag{2.4a}$$

$$P(B|A) = P(B) \tag{2.4b}$$

(2.4c)

### 2.2 单变量分布

- 1. 随机变量的概念(略)
- 2. 分布函数的概念(略)和性质: 不减函数;  $0 \le F(x) \le 1$ ; F(x+0) = F(x)
- 3. 概率密度函数

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt$$
 (2.5)

性质:

$$f(x) \le 0 \tag{2.6a}$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1 \tag{2.6b}$$

$$P\{x_1 < X < x_2\} = \int_{x_1}^{x_2} f(x)dx \tag{2.6c}$$

$$F'(x) = f(x) \tag{2.6d}$$

#### 2.3 常见分布

1. (0-1)分布:

$$P(X = k) = p^{k}(1-p)^{1-k}, 0 
(2.7)$$

2. 二项分布:

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^{k} (1 - p)^{n-k}$$
(2.8)

3. 泊松分布:

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, k = 0, 1, 2, \dots$$
 (2.9)

4. Beta分布:

$$f(x) = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha - 1} (1 - x)^{\beta - 1}$$
(2.10)

其中:  $0 \le x \le 1$ ,  $\alpha > 0$ ,  $\beta > 0$ ,  $\Gamma(z) = \int_0^{+\infty} t^{z-1} e^{-t} dt$ 

5. 均匀分布:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$
 (2.11)

6. 指数分布:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta} & x > 0\\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$
 (2.12)

7. 正态分布:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$
 (2.13)

f(x)关于 $\mu$ 对称;  $f(\mu) = max(f(x)) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$ 。

8. Gamma分布:

$$f(x) = \frac{\beta^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha - 1} e^{-\beta x}$$
 (2.14)

其中: x > 0,  $\alpha > 0$ ,  $\beta > 0$ 

9. Inv-Gamma分布:

$$f(x) = \frac{\beta^{\alpha}}{\Gamma(\alpha)} x^{-(\alpha+1)} e^{-\frac{\beta}{x}}$$
(2.15)

其中: x > 0,  $\alpha > 0$ ,  $\beta > 0$ 

10.  $\chi^2$ 分布:

$$f_k(x) = \frac{1}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} x^{\frac{k}{2} - 1} e^{-\frac{x}{2}}$$
(2.16)

等价 $\alpha = k/2, \beta = 1/2$ 的Gamma分布

11. Inv- $\chi^2$ 分布:

$$f(x) = \frac{2^{-\frac{k}{2}}}{\Gamma(\frac{k}{2})} x^{-(\frac{k}{2}+1)} e^{-\frac{1}{2x}}$$
 (2.17)

等价 $\alpha=k/2,\beta=1/2$ 的Inv-Gamma分布

12. Scaled Inv- $\chi^2$ 分布:

$$f(x) = \frac{\frac{k}{2} - \frac{k}{2} s^k}{\Gamma(\frac{k}{2})} x^{-(\frac{k}{2}+1)} e^{-\frac{ks^2}{2x}}$$
 (2.18)

等价 $\alpha=k/2,\beta=ks^2/2$ 的Inv-Gamma分布。

- 2.4 多元随机变量
- 2.5 随机变量的数学特征
- 2.6 频率学派的参数估计
- 2.7 频率学派的假设检验

## 贝叶斯统计

### 3.1 贝叶斯定理推导

1. 贝叶斯公式

$$P(B_i|A) = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{i=1}^{n} P(A|B_i)P(B_i)} = \frac{P(A|B_i)P(B_i)}{P(A)}$$
(3.1)

先验: *P*(*B*)

似然: P(A|B) 后验: P(B|A)

证据(归一化): P(A)

2. 贝叶斯公式含义: 通过数据推算模型参数的概率。即:

$$P(\text{Model}(\theta)|\text{Data}) = P(\text{Data}|\text{Model}(\theta))P(\theta)$$
(3.2)

- 3. 贝叶斯统计的优势:将这个某种程度上是主观性的信息明确表达在先验概率中,而不是隐藏在没有明确指出的假设中;让数据说话,减少主观性的先验概率。
- 3.2 贝叶斯学派和频率学派
- 3.3 单变量贝叶斯参数估计
- 3.4 多变量贝叶斯参数估计
- 3.5 分层贝叶斯模型
- 3.6 贝叶斯回归
- 3.7 贝叶斯模型选择

# 随机过程

- 4.1 随机过程及其统计描述
- 4.2 平稳随机过程
- 4.3 马尔科夫链

## MCMC

- 5.1 拒绝-接受采样
- 5.2 吉布斯采用
- 5.3 M-H采样
- 5.4 Nested采样

# 高斯随机过程

- 6.1 高斯随机过程及其统计描述
- 6.2 核密度估计
- 6.3 高斯混合模型
- 6.4 高斯学习

# 参考文献

[1] Jaranowski, P., and Królak, A. *Analysis of gravitational-wave data*. No. 29 in Cambridge monographs on particle physics, nuclear physics and cosmology. Cambridge University Press, Cambridge; New York, 2009.