

指数族分布

Exponential family distribution

我真的不懂忧郁



指数族分布

Exponential family distribution

by

我真的不懂忧郁

Student Name	Student Number
First Surname	1234567

Instructor:	I. Surname
Teaching Assistant:	I. Surname
Project Duration:	Month, Year - Month, Year
Faculty:	Faculty of Aerospace Engineering, Delft

Cover: Canadarm 2 Robotic Arm Grapples SpaceX Dragon by NASA under
CC BY-NC 2.0 (Modified)

Style: TU Delft Report Style, with modifications by Daan Zwaneveld

Preface

A preface...

我真的不懂忧郁
Delft, May 2024

Summary

A summary...

目录

Preface	i
Summary	ii
Nomenclature	iv
1 背景	1
1.1 先验分布和后验分布	1
1.2 指数族分布的形式	1
2 高斯分布	3
2.1 高斯分布的指数族分布形式	3
2.2 配分函数与充分统计量	3
3 从最大熵的角度看指数族分布	5
3.1 熵	5
3.2 最大熵原理	5
References	7
A Source Code Example	8
B Task Division Example	9

Nomenclature

If a nomenclature is required, a simple template can be found below for convenience. Feel free to use, adapt or completely remove.

Abbreviations

Abbreviation	Definition
ISA	International Standard Atmosphere
...	

Symbols

Symbol	Definition	Unit
V	Velocity	[m/s]
...		
ρ	Density	[kg/m ³]
...		

Chapter 1

背景

1.1. 先验分布和后验分布

1.2. 指数族分布的形式

指数族分布具有的形式

$$P(x|\eta) = h(x)\exp(\eta^T \phi(x) - A(\eta)) \quad (1.1)$$

其中 η 为参数向量， $A(\eta)$ 为配分函数

充分统计量

对样本的加工就是统计量，例如样本均值，差；

充分统计量的好处：我们不用把所有的样本都记录下来，只需要记录统计量信息，起到压缩数据的例子；

共轭

第二个特点是共轭，共轭是计算上方便贝叶斯定理

$$p(x|z) = \frac{p(x|z)p(z)}{\int_z p(x|z)p(z)dz} \quad (1.2)$$

积分难。

共轭的概念朴素地理解给定先验分布，后验和先验有相同的形式。

$$p(z|x) \quad (1.3)$$

online learning

最大熵原理

无信息先验

广义线性模型

线性组合: $\omega^T x$

link function: 激活函数的反函数

指数族分布

Chapter 2

高斯分布

2.1. 高斯分布的指数族分布形式

把高斯分布写成指数族分布的形式

$$P(x|\theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\} \quad (2.1)$$

写成指数族分布的形式是

$$P(x|\theta) = \exp\{\eta^T \phi(x) - A(\eta)\} \quad (2.2)$$

其中配分函数 $A(\eta) = -\frac{\eta_1^2}{4\eta_2} + \frac{1}{2}\log(-\frac{\pi}{\eta_2})$, $\eta = (\eta_1, \eta_2)^T$

2.2. 配分函数与充分统计量

$$\exp(A(\eta)) = \int h(x) \cdot \exp(\eta^T \phi(x)) dx \quad (2.3)$$

结论: $A'(\eta) = E_{p(x|\eta)}[\phi(x)]$, $A''(\eta) = \text{Var}[\phi(x)]$

$A(\eta)$ 是凸函数

从极大似然的角度看充分统计量

从极大似然的角度来看这个 η 怎么求?

$$D = \{x_1, x_2, \dots, x_N\} \quad (2.4)$$

$$\eta_{MLE} = \operatorname{argmax} \log\{P(D|\eta)\} \quad (2.5)$$

结论：

$$A'(\eta_{MLE}) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \phi(x_i) \quad (2.6)$$

充分统计量就体现在这里。

Chapter 3

从最大熵的角度看指数族分布

3.1. 熵

信息量什么意思呢？信息量和概率成反比

$$\text{信息量} = -\log p \quad (3.1)$$

则熵定义为

$$H[p] = E[-\log p(x)] = - \int p(x) \cdot \log p(x) dx \quad (3.2)$$

最大熵：等可能；

没有任何已知的情况下，什么样的分布符合最大熵？

$$\begin{cases} \max H[p] \\ \text{s.t. } \sum_{i=1}^K p_i = 1 \end{cases} \quad (3.3)$$

这是一个最优化问题，由拉格朗日乘数法求解

结论：在没有任何已知情况下，均匀分布能够使得熵得到最大

3.2. 最大熵原理

在满足已知事实的情况下，是的熵达到最大的分布。

$$Data = \{x_1, x_2, \dots, x_N\} \quad (3.4)$$

经验分布

$$\hat{P}(X = x) = \hat{p}(x) = \frac{\text{count}(x)}{N} \quad (3.5)$$

即使是分布则可以求方差、期望等。

最大熵模型的优化问题

$$\begin{cases} \min \sum_X p(x) \log p(x) \\ s.t. \sum_X p(x) = 1 \end{cases} \quad (3.6)$$

结论： $p(x)$ 是指数族分布。

References

- [1] I. Surname, I. Surname, and I. Surname. “The Title of the Article”. In: *The Title of the Journal* 1.2 (2000), pp. 123–456.

Chapter A

Source Code Example

Adding source code to your report/thesis is supported with the package listings. An example can be found below. Files can be added using `\lstinputlisting[language=<language>]{<filename>}`.

```
1 """
2 ISA Calculator: import the function, specify the height and it will return a
3 list in the following format: [Temperature,Density,Pressure,Speed of Sound].
4 Note that there is no check to see if the maximum altitude is reached.
5 """
6
7 import math
8 g0 = 9.80665
9 R = 287.0
10 layer1 = [0, 288.15, 101325.0]
11 alt = [0,11000,20000,32000,47000,51000,71000,86000]
12 a = [-.0065,0,.0010,.0028,0,-.0028,-.0020]
13
14 def atmosphere(h):
15     for i in range(0,len(alt)-1):
16         if h >= alt[i]:
17             layer0 = layer1[:]
18             layer1[0] = min(h,alt[i+1])
19             if a[i] != 0:
20                 layer1[1] = layer0[1] + a[i]*(layer1[0]-layer0[0])
21                 layer1[2] = layer0[2] * (layer1[1]/layer0[1])**(-g0/(a[i]*R))
22             else:
23                 layer1[2] = layer0[2]*math.exp((-g0/(R*layer1[1]))*(layer1[0]-layer0[0]))
24     return [layer1[1],layer1[2]/(R*layer1[1]),layer1[2],math.sqrt(1.4*R*layer1[1])]
```

Chapter B

Task Division Example

If a task division is required, a simple template can be found below for convenience. Feel free to use, adapt or completely remove.

表 B.1: Distribution of the workload

Task	Student Name(s)
Summary	
Chapter 1 Introduction	
Chapter 2	
Chapter 3	
Chapter *	
Chapter * Conclusion	
Editors	
CAD and Figures	
Document Design and Layout	