

# **Anotações de Inferência Bayesiana**

Aulas de Luis G. Esteves & Victor Fossaluza, digitadas por Gustavo S. Garone

2025-08-06

# Índice

<b>1</b>	<b>Inferência Bayesiana</b>	<b>5</b>
<b>I</b>	<b>Inferência Bayesiana</b>	<b>6</b>
<b>2</b>	<b>O Pensamento Bayesiano</b>	<b>7</b>
2.1	Inferência . . . . .	7
2.1.1	Cenários de Incerteza . . . . .	8

## **Lista de Figuras**

## **Lista de Tabelas**

# **1 Inferência Bayesiana**

**Parte I**

**Inferência Bayesiana**

## 2 O Pensamento Bayesiano

### 2.1 Inferência

Podemos dizer que inferência é qualquer processo racional de redução de **incerteza**. Se não há incerteza, não há necessidade da estatística.

Como exemplo simples, considere uma caixa com 5 bolas, algumas verdes ( $v$ ), e o restante brancas ( $b$ ). Suponha que amostramos duas bolas, sem reposição. Isto é, retiramos duas bolas desta caixa, e que ambas as bolas retiradas foram verdes. A partir deste experimento, podemos *inferir* que  $v \geq 2$ , ou seja, ao menos duas bolas da caixa são verdes. Caso retirássemos uma branca e uma verde, poderíamos naturalmente inferir que ao menos uma bola da caixa é branca, e ao menos uma é verde.

Note que, mesmo após esse processo, a incerteza sobre a composição da caixa continua. Contudo, com a nova informação, ocorre uma *atualização da incerteza*.

A inferência estatística é, portanto, o processo de redução de incertezas a partir de dados e métodos estatísticos. Neste contexto, a *Inferência Bayesiana* é a inferência estatística baseada na perspectiva *subjetiva* de probabilidade.

#### **i** Probabilidade

O objeto probabilidade pode ser estudada de diversas perspectivas. Estamos acostumados com o *cálculo de probabilidade*, em que desenvolvemos teoremas e outros resultados a partir dos axiomas de Kolmogorov.

$$\begin{aligned}P(A) &\geq 0, \forall A \in \mathcal{F} \\P(\Omega) &= 1 \\P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) &= \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)\end{aligned}$$

Por outro lado, há pessoas que se ocupam em entender a probabilidade do ponto de vista da *Teoria da Medida*, preocupando-se em estudar a probabilidade como uma função de medida. Ainda assim, existe uma visão mais “filosófica” do estudo da probabilidade, que se preocupa na *interpretação* da probabilidade. Uma interpretação **clássica** é da probabilidade como medida de frequência, enquanto a interpretação subjetiva da probabilidade, utilizada na inferência Bayesiana, toma a probabilidade como uma medida de *incerteza*.

Por exemplo, num lançamento de moedas, a teoria frequentista afirma que, ao lançar uma moeda honesta um número grande de vezes, esperaria que 50% dos lançamentos resultasse em cara. Por outro lado, na teoria subjetiva da probabilidade, alguém que acredita que a moeda é honesta diria, antes do primeiro lançamento desta, que não há razão de acreditar que a moeda vá provavelmente cair cara, tão quanto acreditar que mais provavelmente cairá coroa.

Nesta visão, a probabilidade é um número que *mede, quantifica ou representa a incerteza* do observador sobre um fenômeno.

Esta discussão sobre o significado de probabilidade é denominado *Teoria da Probabilidade*.

### 2.1.1 Cenários de Incerteza

Além do exemplo da caixa com bolas que discutimos anteriormente, podemos pensar em outros cenários de incerteza:

Considere um indivíduo com erupções na pele. Este tipo de erupções pode ser causado por doenças diversas, dentre elas, uma é considerada grave, provocando incerteza no indivíduo sobre sua saúde. Sabendo disto, o indivíduo vai ao hospital em busca de informações sobre sua condição. A partir de experimentos, como exames médicos, a incerteza do indivíduo sobre a doença e sua saúde é reduzida pelas informações obtidas.

Em outro exemplo, considere que um avião caiu num corpo d'água e sua localização exata é desconhecida. Conforme descobrimos informações do avião, como partes encontradas no mar, consideração de oceanográficos e climáticos, análise técnica do modelo do avião, resultados de buscas passadas e outras informações, podemos gradativamente reduzir a região de queda do avião, até encontrarmos o ponto exato ou muito próximo desta queda.

Este exemplo é mais real do que pensa! Técnicas bayesianas foram utilizadas na [busca pelo infame voo 447](#)

Num último exemplo, suponha que estamos interessados em estudar a eficácia de um medicamento na redução da taxa do colesterol. A incerteza jaz exatamente na eficácia do medicamento, isto é, quanto a taxa de colesterol é reduzida após uso do medicamento. Para esta análise, coletaríamos amostras aleatórias simples. Suponha, por hipótese, que o colesterol dos pacientes em estudo amostrados ( $X_n = (X_1, \dots, X_n)$ ) seguem uma distribuição Normal, com variância 16 e média desconhecida que queremos inferir:

$$X \sim (?, 16)$$

No modelo clássico, usaríamos de métodos como o uso do estimador não viesado de variância uniformemente mínima. Por outro lado, o bayesiano começaria com uma incerteza antes da coleta da amostra e, com a informação obtida, atualizaria sua incerteza em uma nova distribuição:

$$\mathcal{D} \xrightarrow{X_n} \mathcal{D}|x_1, \dots, x_n$$

Esta ferramenta de atualização de informação é o cerne da abordagem Bayesiana, e será extensivamente estudada pelo curso.