

# Exemplo de Inferência bayesiana

“What is Bayesian statistics and why everything else is wrong.”

Michael Lavine

# Exemplo

Câncer na escola Slater. Paul Brodeur in the *New Yorker* in Dec. 1992.

→ A escola Slater é uma escola elementar onde os empregados estão preocupados com a hipótese de que a alta incidência de câncer possa se dever à proximidade com a linha de transmissão de alta voltagem.

## Fatos

→ 8 casos de câncer entre os 145 empregados com idade entre 40 e 44 anos.

→ baseado na taxa de câncer nacional, (aproximadamente 3/100), o número de casos esperado seria de 4.2

## Suposições:

1) Os empregados desenvolveram câncer independentemente.

2) A chance de ter câncer,  $\theta$ , era a mesma para todos os 145 empregados.

Assim, o número de casos de câncer segue uma distribuição binomial  $X \sim \text{Bin}(145, \theta)$

Como é que cada uma das 4 teorias simplificadas explica os dados?

Teoria A:  $\theta = .03$

Teoria B:  $\theta = .04$

Teoria C:  $\theta = .05$

Teoria D:  $\theta = .06$

# A verossimilhança das teorias A–D

Para comparar estas teorias devemos ver como cada uma delas explica os dados. Isto é, para cada  $\theta$ , usa-se os resultados elementares da binomial para calcular:

$$\Pr( X = 8 | \theta ) = \binom{145}{8} \theta^8 (1 - \theta)^{137}$$

teoria A:  $\Pr(X = 8 | \theta = .03 ) \approx .036$

teoria B:  $\Pr(X = 8 | \theta = .04 ) \approx .096$

teoria C:  $\Pr(X = 8 | \theta = .05 ) \approx .134$

teoria D:  $\Pr(X = 8 | \theta = .06 ) \approx .136$

Isto dá uma taxa aproximada de 1:3:3:4. Portanto , a teoria B explica os dados cerca de 3 vezes melhor que a teoria A.

# A verossimilhança

$$\Pr( X \mid \theta, 145 ) = \binom{145}{X} \theta^X (1 - \theta)^{145 - X}$$

Inicialmente,  $\Pr( X \mid \theta )$  é função de duas variáveis:  $X$  e  $\theta$ .

Uma vez que foi observados  $X = 8$ , então  $\Pr( X \mid \theta )$  descreve quão bem cada teoria, ou valor de  $\theta$  explica os dados. Outros valores de  $X$  não são relevantes.

**O princípio da verossimilhança** diz que desde que  $X$  tenha sido observado, digamos  $X = 8$ , então nenhum outro valor de  $X$  importa e devemos tratar  $\Pr(X \mid \theta)$  simplesmente como  $\Pr( X = 8 \mid \theta )$ .

O princípio da verossimilhança é fundamental no pensamento Bayesiano.

# Uma análise Bayesiana

Existem outras fontes de informação sobre se o câncer pode ser induzido pela proximidade com a alta voltagem.

- Alguns cientistas mostram correlações positivas entre câncer e proximidade.
- Outros não encontram estas correlações e os físicos e biólogos acreditam que a energia nos campos magnéticos associados com alta voltagem é muito pequeno para ter efeito sobre as células.

Se julgarmos que os prós e contras são igualmente confiáveis, A teoria A (sem efeito) é tão aceitável quanto as Teorias B, C, e D juntas, e se acreditarmos que as teorias B, C, e D são igualmente prováveis.

$$\Pr(A) \approx .5 \approx \Pr(B) + \Pr(C) + \Pr(D)$$

$$\text{e, } \Pr(B) \approx \Pr(C) \approx \Pr(D) \approx 1/6$$

Estas quantidades vão ser nossas priores.

# Teorema de Bayes

Baseado na definição de probabilidade condicional sabemos que:

$$\Pr(A | X = 8) = \frac{\Pr(A \text{ e } X = 8)}{\Pr(X = 8)}$$

$$\Pr(A | X = 8) = \frac{\Pr(A) \Pr(X = 8 | A)}{\Pr(A) \Pr(X = 8 | A) + \Pr(B) \Pr(X = 8 | B) + \Pr(C) \Pr(X = 8 | C) + \Pr(D) \Pr(X = 8 | D)}$$

$$\Pr(A | X = 8) = \frac{(1/2)(.036)}{(1/2)(.036) + (1/6)(.096) + (1/6)(.134) + (1/6)(.136)}$$

$$\Pr(A | X = 8) = 0.23$$

Igualmente,

$$\Pr(B | X = 8) = .21$$

$$\Pr(C | X = 8) = .28$$

$$\Pr(D | X = 8) = .28$$

De acordo com estes resultados deve-se dizer que cada uma das quatro teorias é igualmente provável e, que as chances são de 3:1 de que a teoria de a incidência de câncer na escola seja maior que .03

# Análise Freqüentista

Estatísticos Clássicos calculam o p-value para testar a hipótese de que  $H_0: \theta = .03$  contra a hipótese alternativa. O valor de p é definido como a probabilidade de se observar um valor tão ou mais alto que o observado, dado  $H_0$  seja verdadeira.

i.e. para o problema em questão:

$$\begin{aligned} \text{p-value} &= \Pr(X=8 | \theta = .03) + \Pr(X=9 | \theta = .03) + \Pr(X=10 | \theta = .03) \\ &\quad + \dots + \Pr(X=145 | \theta = .03) \\ &\approx .07 \end{aligned}$$

Observe que utilizando a abordagem clássica, nós poderíamos rejeitar a hipótese nula de que não existe efeito das linhas de energia na escola.

A análise bayesiana revelou que a probabilidade que  $\Pr(\theta > .03) \approx .77$

O que não seria suficiente para rejeitar a hipótese nula.

# Críticas aos P-values

Bayesianos dizem que o p-value não pode ser usado para comparar hipóteses porque:

- 1) as hipóteses devem ser comparadas com base no quão bem elas explicam os dados.
- 2) Os p-value não consideram como a hipótese alternativa explica os dados.
- 3) Os valores de p-value são irrelevantes porque eles não informam quão bem cada hipóteses explica os dados.

Em resumo, os p-value não obedecem ao princípio da verossimilhança porque ele usa  $\Pr(X=x|\theta)$  para outros valores de  $x$  além do observado  $x=8$ .

O mesmo é verdade para toda a classe de testes de hipóteses e para os intervalos de confiança.



# Criticas da abordagem Bayesiana

- 1) **Os resultados são subjetivos.** Com poucos dados as estimativas dos parâmetros podem ser sensíveis às priores escolhidas. No caso da Escola poderíamos ter um grande leque de resultados dependendo da priori.

**Resposta dos Bayesianos:** Os bayesianos usam “priors difusas,” e análises de sensibilidade para diminuir a influência das priors nos seus resultados.

- 2) **As análises bayesianas não têm uma base filosófica clara.** Os bayesianos tratam  $\theta$  como uma variável aleatória enquanto para os clássicos  $\theta$  é fixo. Os estatísticos clássicos acreditam que  $\theta$  é ou não é igual a .03.

**Resposta dos Bayesianos:** Tratar  $\theta$  como aleatório não necessariamente significa que  $\theta$  seja aleatório. Estamos na verdade expressando nossa incerteza sobre  $\theta$ .