Estimando a prevalência de uma doença a partir de um teste diagnóstico

Lucas Emanuel Resck Domingues Lucas Machado Moschen Victor Bitarães

Escola de Matemática Aplicada (EMAp) Fundação Getulio Vargas

29/04/2020

Introdução

Suponha que desejamos estimar a proporção $\theta \in (0,1)$ de indivíduos infectados com um determinado patógeno em uma população. Suponha ainda que dispomos de um teste laboratorial, que produz o resultados $r = \{-, +\}$ indicando se o indivíduo (y_i) é livre (0) ou infectado (1). Se o teste fosse perfeito, poderíamos escrever a probabilidade de observar $y = \sum_{i=1}^{n} y_i$ testes positivos em n testes realizados como¹

$$\Pr(y \mid \theta, n) = \binom{n}{y} \theta^y (1 - \theta)^{n - y}. \tag{1}$$

Infelizmente, o teste não é perfeito, acertando o diagnóstico com probabilidades fixas da seguinte forma²

$$\Pr(r = + \mid y_i = 0) := 1 - u, \tag{2}$$

$$\Pr(r = - \mid y_i = 1) := 1 - v, \tag{3}$$

de modo que agora, assumindo u + v > 1, escrevemos³

$$\Pr(r = + \mid \theta, u, v) = \Pr(r = + \mid y_i = 0) \Pr(y_i = 0) + \Pr(r = + \mid y_i = 1) \Pr(y_i = 1)$$

$$= \Pr(r = + \mid y_i = 0) \Pr(y_i = 0) + (1 - \Pr(r = - \mid y_i = 1)) \Pr(y_i = 1)$$

$$= (1 - u)(1 - \theta) + (1 - (1 - v))\theta$$

$$= 1 - u + \theta(u + v - 1)$$
(4)

e podemos reescrever a probabilidade em~(1):

$$\Pr(y \mid \theta, n, u, v) = \binom{n}{y} [1 - u + \theta(u + v - 1)]^y [u - \theta(u + v - 1)]^{n - y}.$$
 (5)

¹Porquê?

²Naturalmente, $u,v \in (0,1) \times (0,1)$, levando em conta a restrição u+v>1.

³Exercício bônus: mostre porquê.

Problemas

a) Escolha e justifique uma distribuição a priori para θ – lembre-se que neste exercício u e v são fixos;

Resposta:

Uma distribuição de probabilidade plausível para o parâmetro θ é dada pela Distribuição Beta. É uma distribuição suficientemente flexível, dado que pode assumir desde a forma da uniforme, até formato de uma normal a uma exponencial. Como estamos falando de uma priori, entretanto, precisamos escolher os parâmetros a e b. Então teremos:

$$\xi(\theta) = \frac{1}{B(a,b)} \theta^{n-1} (1 - \theta)^{b-1}$$

Segundo **este artigo**, os hiperparâmetros podem ser escolhidos em um painel de experts, usando resultados de estudos anteriores. Nesse caso, a ideia é aproximar a moda da distribuição para a prevalência acreditada por alguns epidemiologistas e, também, aproximar o desvio padrão como uma parte, um quarto, por exemplo, dos limites inferior e superior.

É importante ressaltar a importância da escolha dos hiperparâmetros, já que eles influenciam bastante o resultado, já que podem, por exemplo, impossibilitar a ocorrência de alguns prevalências.

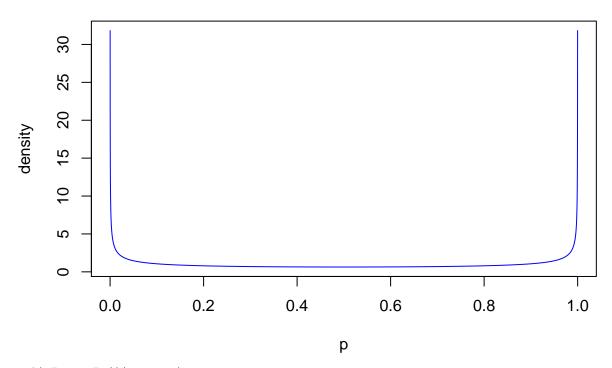
Se considerarmos que não temos informação anterior à observação, escolher uma priori não informativa é algo bem interessante. No artigo de **Jeffreys** é construído um método baseado na informação de Fisher para encontrar essa priori. Intuitivamente, a ideia é minimizar o impacto da priori na nossa posteriori, e, nesse caso, a distribuição dela vai se aproximar à estimativa da verossimelança máxima. Assim, $p(\theta) \propto \sqrt{\det I(\theta)}$. Como estamos em um caso unidimensional:

$$\begin{split} p(\theta) & \propto (I(\theta))^{\frac{1}{2}} = (E[(\frac{d}{d\theta} \log f(y|\theta,u,v))^2])^{\frac{1}{2}} \\ & = (E[(\frac{d}{d\theta} \log f(y|\theta,u,v))^2])^{\frac{1}{2}} \\ & = \left(E\Big[\left(\frac{y(u+v-1)}{1-u+\theta(u+v-1)} + \frac{(y-n)(u+v-1)}{u-\theta(u+v-1)}\right)^2\Big]\right)^{\frac{1}{2}} \\ & = \left((u+v-1)^2 E\left[\left(\frac{y-n+un-n\theta(u+v-1)}{(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))}\right)^2\right]\right)^{\frac{1}{2}} \\ & = \left((u+v-1)^2 E\left[\left(\frac{y-n+un-n\theta(u+v-1)}{(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))}\right)^2\right]\right)^{\frac{1}{2}} \\ & = \frac{(u+v-1)}{(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))} E\left[(y-n+un-n\theta(u+v-1))^2\right]^{\frac{1}{2}} \\ & = \frac{(u+v-1)}{(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))} (Var[y] + E[y-n(1-u+\theta(u+v-1))]^2)^{\frac{1}{2}} \\ & = \frac{(u+v-1)}{(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))} \\ & = \frac{(u+v-1)(n(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1)))^{\frac{1}{2}}}{(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))} \\ & = \frac{n^{\frac{1}{2}}(u+v-1)(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))}{(1-u+\theta(u+v-1))(u-\theta(u+v-1))} \\ & = n^{\frac{1}{2}}(u+v-1)(1-u+\theta(u+v-1))^{-\frac{1}{2}}(u-\theta(u+v-1))^{-\frac{1}{2}} \end{split}$$

Assim $p(\theta) \propto f(1-u+\theta(u+v-1),\frac{1}{2},\frac{1}{2}) = \frac{f(\theta,\frac{1}{2},\frac{1}{2})}{u+v-1}$, onde f é a função densidade da distribuição Beta. Concluimos $p(\theta)$ tem distrição Beta(0.5,0.5).

Vejamos o formato de uma Beta(0.5, 0.5)

Distribuição a Priori não informativa



b) Derive $Pr(\theta \mid y, n, u, v)$;

Resposta:

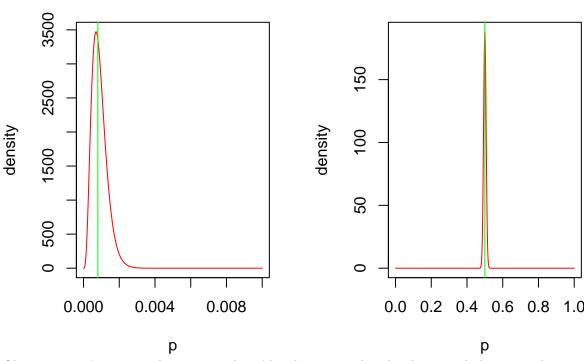
Para esse exercício, farei uma pequena simplificação. Sabemos que a Distribuição Beta é conjugada da verossimelhança binomial. Então o formato da Posteriori é conhecido e é, também, uma Distribuição Beta. Nesse caso, utilizarei uma priori para o parâmetro $\omega = 1 - u + \theta(u + v - 1)$. Nesse caso, a verossimelhança é de uma binomial com esse parâmetro e podemos usar Beta(0.5, 0.5) para obter os cálculos da Posteriori. Sabemos, portanto, que $p(\omega \mid y, n, u, v)$ tem distribuição Beta(0.5 + y, 0.5 + n - y)

```
Por fim, p(\theta \mid y, n, u, v) = \frac{p(\omega \mid y, n, u, v)}{u + v - 1}
```

Considere esse exemplo:

Distribuição a Posteriori

Distribuição a Posteriori



Observe como é concentrada em torno da média observacional, indicada com a linha em verde.

c) Suponha que y=4 e n=5000. Qual a média a posteriori de θ ? Produza intervalos de credibilidade de 80, 90 e 95% para θ .

Resposta:

$$E[\theta \mid Y = y] = \frac{1}{u + v - 1} \frac{0.5 + y}{0.5 + n - y} = \frac{4.5}{4996.5} \frac{1}{u + v - 1}$$

d) **Bônus**. Que melhorias você faria neste modelo? Que outras fontes de incerteza estão sendo ignoradas? **Resposta:**