

Lista de Exercícios 2

Trata dos conceitos básicos associados ao paradigma Bayesiano: Cálculo da distribuição a posteriori usando a Fórmula de Bayes a partir da distribuição a priori e a verossimilhança; distribuições preditivas, estimação pontual e por intervalos e testes de hipóteses.

Os exercícios não especificam quando são requeridos cálculos exatos ou aproximados. Em cada caso deve-se decidir qual das duas possibilidades é mais conveniente.

Os exercícios numerados em verde são optativos.

1. O seu professor chega na sala de aula e mostra uma moeda. Você suspeita que a moeda possa ser falsa e ter duas caras. Considere a priori probabilidades iguais para os eventos da moeda ser falsa ou ser honesta (i.e. uma moeda bem equilibrada). **(i)** Calcule a sua probabilidade de obter cara num lançamento dessa moeda. **(ii)** Se o professor lançar a moeda e o resultado for cara, qual é agora a probabilidade dela ser falsa? **(iii)** Se o professor lançar a moeda n vezes e obter n caras, qual é a probabilidade dela ser falsa? Estude o comportamento desta probabilidade para n grande. **(iv)** Se o professor lançar a moeda uma vez e obter cara, qual é a probabilidade do próximo lançamento ser cara? **(v)** Explique porque é falso neste contexto a afirmação "os dois lançamentos da moeda são independentes", e explique qual seria a afirmação correta.

2. Seja y_1, y_2, \dots, y_n uma amostra da distribuição de Bernoulli com probabilidade de sucesso θ e considere uma distribuição a priori uniforme para θ . **(i)** Ache a distribuição a posteriori de θ e a sua média e variância. **(ii)** Mostre que é possível expressar a esperança a posteriori de θ da forma $(1-w)E(\theta) + w\hat{\theta}$, onde $E(\theta)$ e $\hat{\theta}$ são respectivamente a esperança a priori e a estimativa máximo verossímil de θ , e interprete este resultado. **(iii)** Se y_{n+1} é uma observação futura deste processo de Bernoulli, ache a distribuição preditiva $p(y_{n+1}|y_1, \dots, y_n)$.

3. Seja y_1, y_2, \dots, y_n uma amostra da distribuição de Bernoulli com probabilidade de sucesso θ e suponha que, a priori, $\eta = \text{logit}(\theta) = \log \frac{\theta}{1-\theta}$ segue uma distribuição Normal com média $\mu = 0$ e desvio padrão $\sigma = 10$. **(i)** Ache a densidade a priori de θ . **(ii)** No caso que $n = 12$ e $s = \sum_{i=1}^{12} y_i = 9$, calcule numericamente uma aproximação para a densidade a posteriori. **(iii)** No caso anterior, faça um gráfico comparando a distribuição a posteriori com a que seria obtida quando a priori $\theta \sim \text{Uniforme}(0,1)$ (i.e. a distribuição Beta com $\alpha = 10$ e $\beta = 4$).

4. No exercício 2, calcule **(i)** a estimativa bayesiana para Perda Quadrática e **(ii)** o limite da estimativa bayesiana para Perda Zero-Um quando $\epsilon \rightarrow 0$. No caso especial que $n = 12$, $s = \sum_{i=1}^{12} y_i = 9$, calcule **(iii)** a estimativa bayesiana sob Perda Absoluta e **(iv)** um intervalo HPD com nível 99%.

5. A função de perda $L(d, g(\theta)) = w(\theta)[d - g(\theta)]^2$, onde $w(\theta) \geq 0$ é chamada *Perda Quadrática Ponderada* (PQP, sem trocadilho). **(i)** Mostre que, quando existe, o estima-

dor bayesiano para PQP é

$$\hat{g} = \frac{\int w(\theta) g(\theta) p(\theta | x) d\theta}{\int w(\theta) p(\theta | x) d\theta} = \frac{E[w(\theta) g(\theta) | x]}{E[w(\theta) | x]}.$$

(ii) Mostre que essa estimativa é a mesma que obteríamos usando PQ mas com a distribuição a priori $p_*(\theta) = w(\theta) p(\theta) / \int w(\theta) p(\theta) d\theta$ e interprete esse resultado.

6. Suponha que um experimento binomial fornece s sucessos em n ensaios, e que a priori a probabilidade de sucesso $\theta \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$. **(a)** Calcule a estimativa bayesiana de θ sob a PQP $L(\theta, \hat{\theta}) = \theta^a (1 - \theta)^b (\hat{\theta} - \theta)^2$; **(b)** Considere detalhadamente e interprete os casos (i) $a = b = -1$, (ii) $a = -1, b = 0$ e (iii) $a = 0, b = -1$;

7. (Gelman, Carlin, Stern e Rubin). Suponha que $x_1, \dots, x_5 \stackrel{iid}{\sim} \text{Cauchy}(\theta, 1)$ (i.e. $p(y_1 | \theta) = \pi^{-1} / [1 + (y_1 - \theta)^2]$ para $-\infty < y_1 < \infty$). Assuma que a sua distribuição a priori para θ é Uniforme(0,1). Dadas as observações $(x_1, \dots, x_5) = (-2, -1, 0, 1.5, 2.5)$: **(i)** Compute a densidade a posteriori não normalizada [isto é, $p(\theta) p(x_1, \dots, x_5 | \theta)$] numa grade de pontos $\theta = 0, \frac{1}{m}, \frac{2}{m}, \dots, \frac{m-1}{m}, 1$ para algum valor grande de m . **(ii)** Usando essa grade, calcule uma aproximação para $p(\theta | x_1, \dots, x_5)$ e faça um gráfico dela. **(iii)** Amostre 1000 observações da distribuição a posteriori aproximada e faça um histograma dessa amostra. **(iv)** Usando a amostra da parte **(iii)**, amostre 1000 observações da distribuição preditiva de uma observação futura y_6 . Calcule a média e faça um histograma dessa amostra.

8. Suponha que (x_1, x_2, x_3) dado p_1, p_2, p_3 segue uma distribuição Multinomial com parâmetros n e (p_1, p_2, p_3) , onde $p_i \geq 0$ e $p_1 + p_2 + p_3 = 1$, e que, a priori, (p_1, p_2, p_3) segue uma distribuição de Dirichlet com parâmetros $(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$. **(i)** Ache a distribuição a posteriori de p_1, p_2, p_3 e as distribuições a posteriori marginais de p_i ($i = 1, 2, 3$) e **(ii)** Calcule as estimativas bayesianas de p_i e de $p_j - p_i$ sob Perda Quadrática ($i, j = 1, 2, 3, i \neq j$).

9. Na véspera do primeiro turno para a eleição de governador do DF de 2010, a Datafolha divulgou uma pesquisa indicando que, de 891 eleitores entrevistados que já tinham decidido em quem votar, Agnelo Queiroz tinha a preferência de 467, Weslian Roriz a de 315 e outros candidatos a de 109 eleitores. Formule um modelo para analisar esses dados. Ache estimativas bayesianas e construa intervalos críveis para **(a)** a proporção de votantes de Agnelo Queiroz e **(b)** a diferença entre a proporção de votantes de Agnelo e de Weslian Roriz.

10. Os dados a seguir mostram o resultado de 2 ensaios clínicos realizados nos anos 80 para estudar se o consumo diário de aspirina tem algum efeito na redução da taxa de mortalidade devido a doenças cardíacas. Assuma independência condicional tanto entre ensaios quanto entre os grupos placebo/aspirina dentro do ensaio e considere o modelo $x_{A,i} | \theta_{A,i} \sim \text{Binomial}(n_{A,i}; \theta_{A,i})$; $x_{P,i} | \theta_{P,i} \sim \text{Binomial}(n_{P,i}; \theta_{P,i})$.

	Aspirina		Placebo	
	Pacientes ($n_{A,i}$)	Mortes ($x_{A,i}$)	Pacientes ($n_{P,i}$)	Mortes ($x_{P,i}$)
Ensaio 1	810	85	406	52
Ensaio 2	832	102	850	126

(a) Construa uma distribuição a priori para o vetor de parâmetros $(\theta_{A,1}, \theta_{P,1}, \theta_{A,2}, \theta_{P,2})$. Explique. (b) Usando a priori da parte (a), ache uma estimativa bayesiana e construa um intervalo crível para a diferença entre os efeitos netos da aspirina nos dois ensaios (o efeito neto da aspirina no ensaio i é definida como $\eta_i = (\theta_{A,i} - \theta_{P,i})$). (c) Usando a priori da parte (a), ache uma estimativa bayesiana e um intervalo crível para a diferença entre os efeitos brutos da aspirina nos dois ensaios (o efeito bruto da aspirina no ensaio i é $\theta_{A,i}$).

11. É conhecido que 25% dos pacientes de um certo grupo que sofrem de enxaqueca melhoram após duas horas de serem tratados com um *placebo*. Para verificar se uma droga nova é melhor que o placebo, $n = 20$ pacientes foram tratados com o placebo e verificou-se que após duas horas $s = 8$ deles relataram ter melhorado. Seja θ a probabilidade de um paciente tratado com a droga nova melhorar após duas horas. (i) Especifique a hipótese nula H_0 e a alternativa H_1 ; (ii) Usando a distribuição a priori “não informativa” $\theta \sim \text{Uniforme}(0,1)$, calcule as chances relativas a priori e a posteriori de H_1 e o correspondente Fator de Bayes; (iii) Seja $d = 1$ a decisão de rejeitar H_0 e $d = 0$ a de não rejeitar. Considere a função de perda de Neyman para a qual é 5 vezes mais custoso rejeitar H_0 quando ela é verdadeira do que não rejeitar quando ela é falsa [isto é, $L(d = 1, \theta \in H_0) = 5 L(d = 0, \theta \notin H_0)$, $L(d = 1, \theta \notin H_0) = L(d = 0, \theta \in H_0) = 0$]. Calcule a decisão ótima a posteriori; (iv) É razoável chamar essa distribuição a priori de “não informativa” nesse problema? Se a sua resposta for negativa, sugira uma outra distribuição a priori e refaça os cálculos anteriores.

12. Considere o teste de uma hipótese simples $H_0 : \theta = \theta_0$ contra a alternativa $H_1 : \theta = \theta_1$ (i.é., o espaço paramétrico é $\Theta = \{\theta_0, \theta_1\}$!). O Lemma de Neyman-Pearson (N-P) afirma que as regiões críticas *admissíveis* são da forma

- $p(x | \theta_1) > k p(x | \theta_0)$ implica que $x \in C$ e
- $p(x | \theta_1) < k p(x | \theta_0)$ implica que $x \notin C$;

no sentido que essas regiões críticas minimizam a probabilidade do *Erro Tipo II* (β) para um valor fixo do *Erro Tipo I* (α). Mais precisamente, para qualquer outra região crítica C_* tal que $\alpha_* = \mathbb{P}(x \in C_* | \theta_0) \leq \mathbb{P}(x \in C | \theta_0) = \alpha$, devemos ter que $\beta_* = \mathbb{P}(x \notin C_* | \theta_1) \geq \mathbb{P}(x \notin C | \theta_1) = \beta$. É usual nas aplicações escolher (fixar) o nível de significância α , embora na verdade é possível verificar que existe uma relação biunívoca entre α , β e o k usado na definição de C , no sentido que conhecendo o valor de qualquer um deles é possível determinar o valor dos outros dois.

Considere $X_1, \dots, X_n | \theta \sim \text{Exponencial}(\theta)$ (i.é., $f(x | \theta) = \theta e^{-\theta x}$ para $x > 0$) e o problema de testar $H_0 : \theta = 1$ contra a alternativa $H_1 : \theta = 2$. (i) Para $n = 10$, ache o valor de β e o de k quando $\alpha = 0.9, 0.95$ e 0.99 ; (ii) Repita o item anterior para $n = 30$ e $n = 100$; (iii) Repita os cálculos anteriores mas agora fixando $k = 2$ (i.é., ache nesse caso os valores correspondentes de α e de β); (iv) Qual seria a interpretação de fixar $k = 2$ do ponto de vista Bayesiano?