## Prioris conjugadas



- Prioris conjugadas
  - ♦ Bernoulli;
  - ♦ Poisson;
  - ♦ Normal;
- Interpretação dos hiperparâmetros.



#### Teorema 6

Sejam  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  uma amostra aleatórias de variáveis aleatórias Bernoulli com parâmetro p,  $0 , desconhecido. Suponha que a distribuição a priori de p é uma distribuição Beta com parâmetros <math>\alpha > 0$  e  $\beta > 0$ . Seja  $y = \sum_{i=1}^{n} X_i$ . Então

$$\xi(p \mid X_1, X_2, \dots, X_n) = \frac{1}{\text{Beta}(\alpha + y, \beta + n - y)} p^{\alpha + y - 1} (1 - p)^{\beta + (n - y) - 1}.$$

**Prova:** Escrever a conjunta condicional como produto das marginais condicionais e notar que se obtem o núcleo de uma distribuição Beta.

### Prioris conjugadas



### Definição 13 (Hiperparâmetros)

Seja  $\xi(\theta \mid \phi)$  a distribuição a priori para o parâmetro  $\theta$ , indexada por  $\phi \in \Phi$ . Dizemos que  $\phi$  é (são) o(s) **hiperparâmetro(s)** da priori de  $\theta$ .

### Definição 14 (**Priori conjugada**)

Suponha que  $X_1, X_2, ...$  sejam condicionalmente independentes dado  $\theta$ , com f.d.p./f.m.p.  $f(x \mid \theta)$ . Defina

$$\Psi = \left\{ f : \Omega \to (0, \infty), \int_{\Omega} f \, dx = 1 \right\},$$

onde  $\Omega$  é o espaço de parâmetros. Dizemos que  $\Psi$  é uma **família de distribuições conjugadas** para  $f(x \mid \theta)$  se para toda  $f \in \Psi$  e toda realização x de  $X = X_1, X_2, \ldots, X_n$ ,

$$\frac{f(\mathbf{x}\mid\theta)f(\theta)}{\int_{\Omega}f(\mathbf{x}\mid\theta)f(\theta)\,d\theta}\in\Psi.$$

Isto é, uma família de prioris é conjugada para uma determinada verossimilhança se a posteriori está na mesma família.



Se  $X \sim \text{Beta}(a,b)$ ,  $\text{Var}(X) = \frac{ab}{(a+b)^2(a+b+1)}$ . Na situação do Teorema 6, temos

$$V_n := \operatorname{Var}(p \mid x) = \frac{(\alpha + y)(\beta + n - y)}{(\alpha + \beta + n)^2(\alpha + \beta + n + 1)}.$$
 (7)

Podemos usar a expressão em (7) para desenhar um experimento. Por exemplo, podemos coletar dados até que  $V_n \le 0.01$  (ver exercício 2, seção 7.3 de De Groot).



#### Teorema 7

Suponha que  $X_1, X_2, ..., X_n$  formam uma amostra aleatória com distribuição Poisson com taxa  $\theta > 0$ , desconhecida. Suponha que a distribuição a priori para  $\theta$ é uma distribuição Gama com parâmetros  $\alpha > 0$  e  $\beta > 0$ . Então

$$\xi(\theta \mid \mathbf{x}) = \frac{(\beta + n)^{\alpha + S}}{\Gamma(\alpha + S)} \theta^{\beta + n - 1} e^{-(\alpha + S)\theta}, \tag{8}$$

onde 
$$S = \sum_{i=1}^{n} x_i$$
.

Prova: Análoga ao exemplo Bernoulli.



### Teorema 8 (Distribuição *a posteriori* da média de uma normal)

Suponha que  $X_1, X_2, ..., X_n$  formam uma amostra aleatória com distribuição normal com média desconhecida  $\theta$  e variância  $\sigma^2 > 0$ , conhecida e fixa. Suponha que  $\theta \sim \text{Normal}(\mu_0, v_0^2)$  a priori. Então

$$\xi(\theta \mid \mathbf{x}, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(\frac{(\theta - \mu_1)^2}{2v_1^2}\right),\tag{9}$$

onde

$$\mu_1 := \frac{\sigma^2 \mu_0 + n v_0^2 \bar{x}_n}{\sigma^2 + n v_0^2} \quad e \quad v_1^2 := \frac{\sigma^2 v_0^2}{\sigma^2 + n v_0^2} \tag{10}$$

**Prova:** Escrever as densidades relevantes sem as constantes de proporcionalidade, completar o quadrado (duas vezes) e notar que se obtem o núcleo de uma normal (Gaussiana).



Podemos reescrever  $\mu_1$  como

$$\mu_1 = \frac{\sigma^2}{\sigma^2 + nv_0^2} \mu_0 + \frac{nv_0^2}{\sigma^2 + nv_0^2} \bar{x}_n. \tag{11}$$

### Observação 1 (Média *a posteriori* como média ponderada)

No caso normal, a média a posteriori pode ser vista como uma **média ponderada** entre a média a priori e a média amostral, sendo os pesos dados pela variância (conhecida) da distribuição dos dados e a variância da priori,  $v_0^2$ .

# O que aprendemos?



- Prioris conjugadas;
- Análise conjugada de
  - ♦ Bernoulli;
  - ♦ Poisson;
  - ♦ Normal.

### Leitura recomendada



- De Groot seção 7.3;
- Exercícios recomendados
  - De Groot, seção 7.3: exercícios 2, 17, 19, 21.