

Lista de Exercícios referente ao Cap. 2 do livro do Bishop

Exercícios do livro texto:

~~01) 2.1~~

~~02) 2.2~~

03) 2.8 (fazer apenas a eq. (2.270), que é um resultado bem útil conhecido como Regra da Torre)

~~04) 2.12~~

~~05) 2.13~~

06) 2.15

~~07) 2.20~~

Dica para o exercício 2.13: Após montar a expressão geral da divergência KL para $p(x)$ e $q(x)$, verifique o que acontece nos seguintes casos particulares:

(a) ambas as pdfs têm mesma média e matriz de covariância (isto é, $p(x) = q(x)$; caso em que já sabemos quanto a divergência KL deve resultar);

(b) ambas as pdfs têm a mesma média, isto é, $\mathbf{m} = \mathbf{\mu}$.

Exercícios Extra:

E1) (*Inferência Bayesiana sequencial*) Motivado pela Figura 2.3 do livro, reproduza o experimento da jogada de moeda considerando que foram realizadas 5 jogadas e que a probabilidade de se obter cara é dada por ' $\mu = 0,7$ '. Plote a distribuição a priori e todas as 5 distribuições a posteriori geradas ao longo do processo iterativo. Considere que a distribuição a priori é uma Beta com parâmetros ' a ' e ' b ' escolhidos da seguinte forma:

1º caso: $a = b = 1$

2º caso: $a = b = 2$

Compare os resultados obtidos nos 2 casos.

OBS: Para uma comparação justa entre os 2 casos, primeiro gere os 5 dados (saídas do experimento da moeda, amostrados da Bernoulli definida no enunciado) e depois aplique o aprendizado sequencial para os 2 casos (i.e., para ambas as priors) usando exatamente os mesmos dados gerados.

E2) (*Verificação experimental do Teorema Central do Limite*) Considere a **média** de N variáveis aleatórias iid. Plote o histograma dessa média considerando que as N variáveis aleatórias têm a seguinte pdf:

1º caso: Uniforme(0,1) – uniforme no intervalo 0 a 1;

2º caso: Bernoulli – escolha o valor do parâmetro como quiser;

Note que, para N suficientemente grande, a distribuição da média converge para uma Gaussiana.

OBS: Usei **média** ao invés de **soma** para facilitar a geração do histograma (o eixo horizontal vai ficar fixo, facilitando a comparação para diferentes valores de N , igual na Figura 2.6 do livro).

Lista 2

24

$$p_{Bern}(x|M) = M^x (1-M)^{1-x}$$

$$x \in \{0, 1\}$$

$$p(x=1|M) = M$$

$$p(x=0|M) = 1-M$$

Definir

$$\sum_x p(x) f(x) = E[f] \quad (1.33)$$

$$E[f^2] - E[f]^2 = \text{var}[f] \quad (1.39)$$

$$E[(x-M)^2] = \sigma^2 \quad \text{ex. 1.8 Cap 1}$$

$$(i) \sum_{x=0}^1 p(x|M) = p(x=0) + p(x=1) = 1-M + M = 1$$

$$(ii) \sum_{x=0}^1 x p(x|M) = 0 \cdot p(x=0) + 1 \cdot p(x=1) = 0(1-M) + 1 \cdot M = M$$

$$(iii) \sum_{x=0}^1 (x-M)^2 p(x|M) = \sum_{x=0}^1 (x^2 - 2xM + M^2) p(x|M) =$$

$$= M^2 p(0) + (1-2M+M^2) p(1)$$

$$= M^2(1-M) + (1-2M+M^2)M =$$

$$= M^2 - M^3 + M - 2M^2 + M^3 = M - M^2 = M(1-M)$$

(iv) Definir Entropia

$$H[X] = - \sum_x p(x) \ln p(x) \quad (1.98)$$

$$= - \sum_{x=0}^1 M^x (1-M)^{1-x} \ln \{ M^x (1-M)^{1-x} \}$$

$$\ln \{ M^x \} + \ln \{ (1-M)^{1-x} \}$$

$$= \sum_{x=0}^1 M^x (1-M)^{1-x} \{ x \ln M + (1-x) \ln (1-M) \} = -(1-M) \ln (1-M) - M \ln M$$

2.2

$$\text{Bern}(x|y) = y^x (1-y)^{1-x} \quad (2.2)$$

$$x \in \{0, 1\}$$

$$p(x|y) = \left(\frac{1-y}{2}\right)^{\frac{1-x}{2}} \left(\frac{1+y}{2}\right)^{\frac{1+x}{2}} \quad \begin{matrix} x \in [-1, 1] \\ y \in [-1, 1] \end{matrix}$$

$$(i) \quad \sum_{x=-1}^1 p(x|y) = p(x=-1) + p(x=1) :$$

$$= \left(\frac{1-y}{2}\right)^1 \left(\frac{1+y}{2}\right)^0 + \left(\frac{1-y}{2}\right)^0 \left(\frac{1+y}{2}\right)^1 = \frac{1-y}{2} + \frac{1+y}{2} = \frac{2}{2} = 1 //$$

$$(ii) \quad \sum_{x=-1}^1 x p(x|y) = (-1) \left(\frac{1-y}{2}\right) + 1 \left(\frac{1+y}{2}\right) = -\frac{1-y}{2} + \frac{1+y}{2} = \frac{2y}{2} = y //$$

$$(iii) \quad \sum_{x=-1}^1 (x-y)^2 p(x|y) = (-1-y)^2 \left(\frac{1-y}{2}\right) + (1-y)^2 \left(\frac{1+y}{2}\right)$$

$$= (1+2y+y^2) \left(\frac{1-y}{2}\right) + (1-2y+y^2) \left(\frac{1+y}{2}\right) = \frac{1+2y+y^2-y-2y^2-y^3}{2}$$

$$+ \frac{1-2y+y^2+y-2y^2-y^3}{2}$$

$$= \frac{2-2y^2}{2} = 1-y^2 //$$

(105) Entropy:

$$H[X] = - \sum_{k=1}^1 p(x) \ln p(x)$$

$$= - \sum_{k=1}^1 \left(\frac{1-u}{2} \right)^{\frac{1-u}{2}} \left(\frac{1+u}{2} \right)^{\frac{1+u}{2}} \ln \left\{ \left(\frac{1-u}{2} \right)^{\frac{1-u}{2}} \left(\frac{1+u}{2} \right)^{\frac{1+u}{2}} \right\} =$$

$$= - \sum_{k=1}^1 \left(\frac{1-u}{2} \right)^{\frac{1-u}{2}} \left(\frac{1+u}{2} \right)^{\frac{1+u}{2}} \left\{ \left(\frac{1-u}{2} \right) \ln \left(\frac{1-u}{2} \right) + \left(\frac{1+u}{2} \right) \ln \left(\frac{1+u}{2} \right) \right\} =$$

$$= - \left(\frac{1-u}{2} \right) \ln \left(\frac{1-u}{2} \right) + \left(\frac{1+u}{2} \right) \ln \left(\frac{1+u}{2} \right)$$

28

$$\begin{aligned} E[f(x)] &= \int p(x) f(x) dx \\ E[x] &= \int p(x) x dx \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} \\ \end{array} \right\} \text{Defn (1.34)}$$

$$E_x[x|y] = \int p(x|y) x dx \quad \therefore E_y[f] = \int f(y) p(y) dy$$

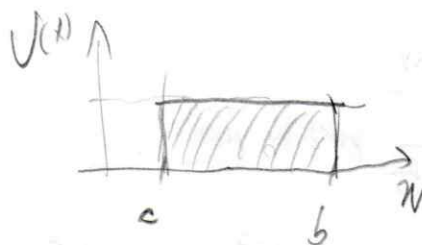
$$E_y[E_x[x|y]] = \int \left[\int p(x|y) x dx \right] p(y) dy \quad (p(x,y), p(y|x/p(x)))$$

$$= \iint x \cdot \frac{p(x,y)}{p(y)} dy dx = \iint x p(x,y) dx dy$$

$$= E[x]$$

2.12

$$U(x|a,b) = \frac{1}{b-a}$$



$$(i) \int_a^b U(x|a,b) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b 1 dx = \left[\frac{x}{b-a} \right]_a^b = \frac{b}{b-a} - \frac{a}{b-a} = 1$$

$$(ii) \int_a^b x U(x|a,b) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b x dx = \frac{1}{2(b-a)} \left[x^2 \right]_a^b = \frac{b^2 - a^2}{2(b-a)} = \frac{(b-a)(b+a)}{2(b-a)}$$

$$= \frac{b+a}{2}$$

$$(iii) \int_a^b \left(x - \frac{b+a}{2} \right)^2 \frac{1}{(b-a)} dx = \frac{1}{b-a} \frac{1}{3} \left[\left(x - \frac{b+a}{2} \right)^3 \right]_a^b$$

$\int (x+c)^2 dx$
 $u = x+c$
 $\frac{du}{dx} = 1$
 $du = dx$
 $\int u^2 du = \frac{u^3}{3}$
 $\frac{(x-c)^3}{3}$

$$= \frac{1}{3(b-a)} \left[\left(b - \frac{b+a}{2} \right)^3 - \left(a - \frac{b+a}{2} \right)^3 \right]$$

$$= \frac{1}{3(b-a)} \left[\left(\frac{b-a}{2} \right)^3 - \left(\frac{a-b}{2} \right)^3 \right] = \frac{2(b-a)^3}{8 \times 3(b-a)} = \frac{(b-a)^2}{12}$$

$$c - (-c) = 2c$$

2.13)

Entropie Rechnen

$$KL(p||q) = - \int p(x) \ln q(x) dx - \left(- \int p(x) \ln p(x) dx \right) = - \int p(x) \ln \left| \frac{q(x)}{p(x)} \right| dx$$

a) $q(x) = p(x)$

$KL(p||q) = 0$, weil beide identisch

b) $KL(p||q) = - \int p(x) \ln \left\{ \frac{N(x|\mu, \Sigma)}{N(x|\mu, L)} \right\} dx$ $\mu = m$

$\ln p(x) = -\frac{D}{2} \ln(2\pi) - \frac{1}{2} \ln |\Sigma| - \frac{1}{2} (x-\mu)^T \Sigma^{-1} (x-\mu)$ (2.118)

$\ln q(x) = -\frac{D}{2} \ln(2\pi) - \frac{1}{2} \ln |L| - \frac{1}{2} (x-\mu)^T L^{-1} (x-\mu)$

$\ln q(x) - \ln p(x) = -\frac{1}{2} \ln |L| + \frac{1}{2} \ln |\Sigma| - \frac{1}{2} (x-\mu)^T L^{-1} (x-\mu) + \frac{1}{2} (x-\mu)^T \Sigma^{-1} (x-\mu)$

Multiplizieren des Terms mit $p(x)$ und integrieren:

$-\frac{1}{2} \ln |L| + \frac{1}{2} \ln |\Sigma| - \frac{1}{2} \int p(x) (x-\mu)^T L^{-1} (x-\mu) dx + \frac{1}{2} \int (x-\mu)^T \Sigma^{-1} (x-\mu) p(x) dx$

Da es 2.48, 2.50 & 2.56 im Binomial

$(x-\mu)^T L^{-1} (x-\mu) dx = \Delta^2 = \sum_{i=1}^D \frac{y_i^2}{z_i}, \quad y_i = \frac{1}{\sqrt{z_i}} (x-\mu)_i$

$\int \Delta^2 p(x) dx = \int \left(\sum_{i=1}^D \frac{y_i^2}{z_i} \right) \prod_{j=1}^D \frac{1}{(2\pi z_j)^{1/2}} e^{-\frac{y_j^2}{2z_j}} dy$

$$\int \Delta^2 p(x) dx = \sum_{i=1}^D \int \frac{y_i^2}{h_i} \prod_{j=1}^D \left(\frac{1}{2\pi\sigma_j} \right)^{1/2} e^{-\frac{y_j^2}{2\sigma_j^2}} dy$$

(2.6)

Rescale ex 1.7 as list 1:

$$\left(\frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{1/2}} \right)^D e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} = \left(\frac{1}{2\pi\sigma^2} \right)^{D/2} \int \frac{x^2}{\sigma^2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} = 1$$

$$\int \Delta^2 p(x) dx = \sum_{i=1}^D 1 = D$$

Butant

$$KL(p||q) = -\frac{1}{2} \ln |L| + \frac{1}{2} \ln |\Sigma| - \frac{D}{2} + \frac{D}{2}$$

$$KL(p||q) = -\frac{1}{2} \ln |L| + \frac{1}{2} \ln |\Sigma|$$

2.15

$$N(x|\mu, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{D/2}} \frac{1}{|\Sigma|^{1/2}} e^{-\frac{1}{2}(x-\mu)^T \Sigma^{-1}(x-\mu)} \quad (2.43)$$

Entropia

$$H[x] = - \int p(x) \ln p(x) dx \quad (1.104)$$

$$H[x] = - \int p(x) \left\{ -\frac{D}{2} \ln(2\pi) - \frac{1}{2} \ln|\Sigma| - \frac{1}{2}(x-\mu)^T \Sigma^{-1}(x-\mu) \right\} dx$$

$$H[x] = -\frac{D}{2} \ln(2\pi) - \frac{1}{2} \ln|\Sigma| - \frac{D}{2} //$$

2.20

$$\Sigma u_i = \lambda_i u_i \quad (2.45)$$

Para que Σ seja positivo definido, $\lambda_i > 0$

$$a^T \Sigma c = a^T \sum_i \alpha_i u_i \quad \text{onde } \alpha = \sum_i \alpha_i u_i$$

$$a^T \Sigma c = a^T \sum_i \alpha_i \sum_j u_j = a^T \sum_i \alpha_i \lambda_i u_i$$

$$= \sum_i \alpha_i u_i^T \sum_j \alpha_j \lambda_j u_j = \sum_i \alpha_i^2 \lambda_i //$$

$$\left(u_i^T u_j = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases} \right)$$

$$a^T \Sigma c > 0, \lambda_i > 0$$