

第一题

$$P(X=0) = \frac{1}{3} + \frac{1}{3} = \frac{2}{3}, P(X=1) = 0 + \frac{1}{3} = \frac{1}{3}$$
$$P(Y=0) = \frac{1}{3} + 0 = \frac{1}{3}, P(Y=1) = \frac{1}{3} + \frac{1}{3} = \frac{2}{3}$$

- (a) $H(X) = -\sum P(X=x_i) \log_2 P(X=x_i) = \log_2 3 - \frac{2}{3}$ $H(Y) = -\sum P(Y=y_i) \log_2 P(Y=y_i) = \log_2 3 - \frac{2}{3}$
- (b) $H(X|Y) = \sum P(Y=y_i) H(X|Y=y_i) = \frac{2}{3}$
 $H(Y|X) = \sum P(X=x_i) H(Y|X=x_i) = \frac{2}{3}$
- (c) $H(X, Y) = H(Y|X) + H(X) = \log_2 3$
- (d) $I(X, Y) = H(X) - H(X|Y) = \log_2 3 - \frac{4}{3}$

第二题

$$0.4 \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} 10 \\ 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right) + 0.6 \mathcal{N}\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 8.4 & 2.0 \\ 2.0 & 1.7 \end{bmatrix}\right)$$

- (a) 从混合的高斯分布中提取出每一维对应的均值和方差得到:

第一维 x_1 的边际分布为 $0.4 \mathcal{N}(10, 1) + 0.6 \mathcal{N}(0, 8.4)$

第二维 x_2 的边际分布为 $0.4 \mathcal{N}(2, 1) + 0.6 \mathcal{N}(0, 1.7)$

$$(b) \mu = 0.4 \begin{pmatrix} 10 \\ 2 \end{pmatrix} + 0.6 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 0.8 \end{pmatrix}$$

第三题

$$(a) \because y = Ax + b + \omega$$

\therefore 在 x 固定的情况下, $Ax + b$ 为常数

$$\because \omega \sim \mathcal{N}(\omega|0, Q)$$

$$\therefore p(y|x) \sim \mathcal{N}(y|Ax + b, Q)$$

$$(b) \because x \text{ 与 } \omega \text{ 相互独立}$$

$\therefore Ax + b$ 与 ω 相互独立

$$\therefore \mu_y = E[Ax + b + \omega] = AE[x] + b + E[\omega] = A\mu + b$$

$$\Sigma_y = Cov[y] = Cov[Ax + b + \omega] = Cov[Ax] + Cov[\omega] = ACov[x]A^T + Q = A\Sigma A^T + Q$$

第四题

已知 $H(x) = \int P(x) \log_2 P(x) dx$, 且 $\mu = \int xP(x) dx$ 固定, $\sigma^2 = \int (x - \mu)^2 P(x) dx$ 固定
写为优化问题:

$$\begin{aligned} \max \quad & -\int P(x) \log_2 P(x) dx \\ \text{s.t.} \quad & \int P(x) dx = 1 \\ & \int xP(x) dx = \mu \\ & \int (x - \mu)^2 P(x) dx = \sigma^2 \end{aligned}$$

构造拉格朗日函数:

$$L(P(x), \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3) = - \int P(x) \log_2 P(x) dx + \lambda_1 \left(\int P(x) dx - 1 \right) \\ + \lambda_2 \left(\int x P(x) dx - \mu \right) + \lambda_3 \left(\int (x - \mu)^2 P(x) dx - \sigma^2 \right)$$

令 L 对 $P(x)$ 的偏导数为 0 (为了计算方便, 这里取自然对数 \ln), 来寻找使 L 最大的 $P(x)$:

$$\frac{\partial L}{\partial P(x)} = -(\ln P(x) + 1) + \lambda_1 + \lambda_2 x + \lambda_3 (x - \mu)^2 = 0$$

整理得:

$$P(x) = e^{\lambda_1 - 1 + \lambda_2 x + \lambda_3 (x - \mu)^2}$$

可以看出 $P(x)$ 的指数部分是关于 x 的二次函数, 根据约束条件确定具体参数:

首先, 由于均值被固定为 μ , 分布必须关于 μ 对称, 这意味着 x 的一次项系数 λ_2 必须为 0。此时表达式简化为 $P(x) = e^{\lambda_1 - 1} e^{\lambda_3 (x - \mu)^2}$ 。

其次, 利用方差约束 $\int (x - \mu)^2 P(x) dx = \sigma^2$, 可解得 $\lambda_3 = -\frac{1}{2\sigma^2}$ 。

最后, 利用归一化约束 $\int P(x) dx = 1$, 可解得常数项 $e^{\lambda_1 - 1} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$ 。

将参数代入, 最终得到:

$$P(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

即高斯分布是该约束下的最大熵分布。

第五题

设从哪个袋子中挑选水果为随机变量 X (X 可能的取值为 1, 2)。

设挑选到的水果为随机变量 Y (1 代表芒果, 2 代表苹果), 则: $P(X=1)=0.6$, $P(X=2)=0.4$

由贝叶斯公式:

$$P(X=2 | Y=1) = \frac{P(Y=1 | X=2)P(X=2)}{P(Y=1)} \\ = \frac{P(Y=1 | X=2)P(X=2)}{P(Y=1 | X=1)P(X=1) + P(Y=1 | X=2)P(X=2)} \\ = \frac{\frac{1}{2} \cdot 0.6}{\frac{1}{2} \cdot 0.6 + \frac{2}{3} \cdot 0.4} \\ = \frac{1}{3}$$