

2. \therefore 当 $(N+L)$ 是 even 时, $g(X_{N+L}) \neq f(X_{N+L})$

$$\mathbb{I} [g(X_{N+L}) \neq f(X_{N+L})] = 1$$

又 $\{X_1, X_2, \dots, X_N\}$ 中 X_k 的 k 是 even 的个数 $= \lfloor \frac{N}{2} \rfloor$

$\{X_1, X_2, \dots, X_{N+L}\}$ 中 k 是 even 的个数 $= \lfloor \frac{N+L}{2} \rfloor$

$\therefore E_{OTS}(g, f) =$

$$\frac{1}{L} \cdot (\{X_{N+1}, \dots, X_{N+L}\} \text{ 中 } k \text{ 是 even 的个数})$$

$$= \frac{1}{L} \cdot [(\{X_1, \dots, X_{N+L}\} \text{ 中 } k \text{ 是 even 的个数}) - (\{X_1, \dots, X_N\} \text{ 中 } k \text{ 是 even 的个数})]$$

$$= \frac{1}{L} \cdot (\lfloor \frac{N+L}{2} \rfloor - \lfloor \frac{N}{2} \rfloor)$$

3. $\therefore f$ 在 $D = \{(X_n, y_n)\}_{n=1}^N$ 上, $f(X_n) = y_n$.

但在 $\{X_{N+1}, \dots, X_{N+L}\}$ 上, $f(X_n) = 1$ 或 -1

\therefore 根据排列组合, f 有 2^L 个组合.

\therefore 对于任意一个 A , $A(D) = g$

$$\text{设 } Q = \sum_{i=1}^L \mathbb{I} [g(X_{N+i}) \neq f(X_{N+i})]$$

存在一个 f 使得 Q 等于 $[0, L]$ 中任意一个整数.

\therefore 当 $Q = n$ 时, $n \in [0, L]$

使得 $Q = n$ 的 f 的个数为 C_n^L ($C_n^L = \binom{L}{n}$, combination)

$\therefore f$ are equally likely in probability

\therefore 每个 f 的概率为 $\frac{1}{2^L}$

$$\begin{aligned} E_f \{ E_{OTS}(A(D), f) \} &= \frac{1}{2^L} \cdot C_0^L \cdot \frac{1}{L} \cdot 0 + \frac{1}{2^L} \cdot C_1^L \cdot \frac{1}{L} \cdot 1 + \dots + \frac{1}{2^L} \cdot C_L^L \cdot \frac{1}{L} \cdot L \\ &= \frac{1}{L} \cdot \sum_{k=0}^L k \cdot C_k^L \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(1 - \frac{1}{2}\right)^{L-k} = \frac{1}{L} \cdot L \cdot \frac{1}{2} \sum_{k=1}^L \frac{(L-1)!}{(k-1)!(L-1-(k-1))!} \left(\frac{1}{2}\right)^{k-1} \left(\frac{1}{2}\right)^{L-k} \\ &= \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{2}\right)^{L-1} \end{aligned}$$

\therefore 对于任意一个 A , 上式都恒等于 $\frac{1}{2}$, 与 A 无关 $= \frac{1}{2} \#$

$$\therefore E_f \{ E_{OTS}(A_1(D), f) \} = E_f \{ E_{OTS}(A_2(D), f) \} = \frac{1}{2}$$

$$\begin{aligned}
 4. \quad P(V \leq 0.1) &= P(V=0) + P(V=0.1) \\
 &= (1-0.8)^{10} + C_{11}^{10} \cdot (0.8) \cdot (1-0.8)^9 \\
 &= 0.0000041984 \\
 &= 4.1984 \times 10^{-6}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 P(V \geq 0.9) &= P(V=0.9) + P(V=1) \\
 &= C_9^{10} (0.8)^9 \cdot (1-0.8) + (0.8)^{10} \\
 &= 0.3758
 \end{aligned}$$

5. \therefore A和D类 dice 有 green 1

\therefore 应从 A 和 D 类中挑 5 个 dice

设 $P(A)$ 为挑中 A 类 dice 的概率.

$P(D)$ 为挑中 D 类的概率

$P(A \cup D)$ 为挑中 A 或 D 类 dice 的概率

\therefore A, B, C, D 四类数目一样且独立

$$\therefore P(A) = P(B) = P(C) = P(D) = \frac{1}{4}$$

$$\therefore P(A \cup D) = P(A) + P(D) = \frac{1}{2}$$

$$\begin{aligned}
 \therefore P(5 \text{ green 1's}) &= (P(A \cup D))^5 = \left(\frac{1}{2}\right)^5 = \frac{1}{32} \\
 &= \frac{8}{256}
 \end{aligned}$$

6. 由右表可得, 'some number' 全为 green

可分为以下四种情况:

① 从 A 或 D 类中抽取可得 1 和 3 全为 green

② 从 B 或 D 类中抽取可得 2 全为 green

③ 从 B 或 C 类中抽取可得 4 和 6 全为 green

④ 从 A 或 C 类中抽取可得 5 全为 green

	green	
	even	odd
A	—	<u>1, 3, 5</u>
B	<u>2, 4, 6</u>	—
C	<u>4, 6</u>	<u>5</u>
D	<u>2</u>	<u>1, 3</u>

$\therefore P(\text{"some number purely green"})$

$$\begin{aligned}
 &= [P(A \cup D)]^5 + [P(B \cup D)]^5 + [P(B \cup C)]^5 + [P(A \cup C)]^5 \\
 &\quad - [P(A)]^5 - [P(B)]^5 - [P(C)]^5 - [P(D)]^5
 \end{aligned}$$

减去每个类别) 的概率 (e.g. $[P(A)]^5$) 是因为:

$[P(AUD)]^5$ 和 $[P(AUC)]^5$ 都包含了 5 次全为 A 类 dice 的情况
 \therefore 应减去一次 $[P(A)]^5$

$$\begin{aligned}\therefore \text{原式} &= \left(\frac{1}{2}\right)^5 + \left(\frac{1}{2}\right)^5 + \left(\frac{1}{2}\right)^5 + \left(\frac{1}{2}\right)^5 - 4 \cdot \left(\frac{1}{4}\right)^5 \\ &= \frac{4}{2^5} - \frac{4}{4^5} = \frac{4}{2^5} - \frac{4}{2^{10}} = \frac{4 \cdot 2^5 - 4}{2^{10}} = \frac{2^5 - 1}{2^8} = \frac{31}{256} \quad \# \quad \therefore\end{aligned}$$

What I found =

可将 1, 2, 3, 4, 5, 6 看作 6 个 hypothesis (h_1, h_2, \dots, h_6), 将 bag 看作一个巨大的 Data, A, B, C, D 为此 Data 中四类 Data dice 上绿色的数字可看作 $h(x) \neq f(x)$, 而橙色的为 $h(x) = f(x)$

由题意可知, 每个 hypothesis h_n 的 $E_{\text{out}} = \frac{1}{2}$, 而 $N=5$ 时, 抽到 5 个 green dice 使 $E_{\text{in}} = 1$, $\epsilon = 0.5$, 可将抽中 5 次 green dice 看作 bad sample

由 Q5 可知: $P_D[\text{BAD D for } h_1] = \frac{8}{256}$

由 Q6 可知: $P_D[\text{BAD D}] = \frac{31}{256}$

$$P_D[\text{BAD D}] = \frac{31}{256} \leq 4 \cdot P_D[\text{BAD D for } h_n] = 4 \cdot \frac{8}{256}$$

而根据 Lecture 4 (Bound of BAD Data):

$$\begin{aligned}P_D[\text{BAD D}] &= P_D[\text{BAD D for } h_1 \text{ or BAD D for } h_2 \dots \text{ or BAD D for } h_6] \\ &\leq P_D[\text{BAD D for } h_1] + \dots + P_D[\text{BAD D for } h_6] \\ &= 6 \cdot P_D[\text{BAD D for } h_n]\end{aligned}$$

但是 Q6 中 $P_D[\text{BAD D}] \leq 4 \cdot P_D[\text{BAD D for } h_n]$ 是因为:

h_1 和 h_3 是 similar hypothesis ($h_1 \approx h_3$), h_4 和 h_6 也是, 因为他们在 Data 中分布情形一样。

$\therefore h_1 \sim h_6$ 中 effective hypothesis 只有 4 种。

\therefore 在 hypothesis set 中, 一些 h 是相似的, 通过找出 effective hypothesis 的数目, 可更精准地估计 $P_D[\text{BAD D}]$

8.

① Prove that M exists:

$$\times 0 \quad \therefore W_{t+1} = W_t + y_{n(t)} X_{n(t)} \cdot M$$

$$\times \therefore y_{n(t)} W_{t+1}^T X_{n(t)} > 0$$

$$y_{n(t)} [W_t + y_{n(t)} X_{n(t)} M]^T X_{n(t)} > 0$$

$$\therefore y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)} + y_{n(t)}^2 X_{n(t)}^T M X_{n(t)} > 0$$

$$y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)} + M \cdot X_{n(t)}^T X_{n(t)} > 0$$

$$M \cdot |X_{n(t)}|^2 > -y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)}$$

$$M > - \frac{y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)}}{|X_{n(t)}|^2}$$

$$\therefore y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)} \leq 0$$

$$\therefore \frac{-y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)}}{|X_{n(t)}|^2} \geq 0$$

\therefore 当 $M=0$ 时, $W_{t+1} = W_t$, 无法 update

$\therefore M \neq 0$ 且 $M=1$ 当 $y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)} = 0$ 时

$$\therefore M_t = \left\lceil \frac{-y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)}}{|X_{n(t)}|^2} \right\rceil > 0$$

$$\therefore \min(|X_{n(t)}|^2) \geq 1$$

\therefore the data set is linear separable

$\therefore M_t$ is finite

$$\therefore M_t = \left\lceil \frac{-y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)}}{|X_{n(t)}|^2} \right\rceil \geq 1$$

$$\text{更正: } M_t = \left\lfloor \frac{-y_{n(t)} W_t^T X_{n(t)}}{|X_{n(t)}|^2} \right\rfloor$$