

HW2

1.

題目給的公式是 $P(\mu > v + \epsilon) \leq e^{-2\epsilon^2 N}$ 。在題目中， μ 就是真實的 μ_m ， v 就是取樣的機率，就是 $\frac{c_m}{N_m}$ 。 N 就是取樣的數量，就是 N_m 。

$$\text{令 } \epsilon \text{ 是 } \sqrt{\frac{\ln t - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}, \text{ 其中 } \delta \text{ 是給定的, 則帶入公式可得 } P\left(\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \leq e^{-2 \frac{\ln t - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m} N_m} = e^{-2(\ln t - \frac{1}{2} \ln \delta)} = e^{-2 \ln t + \ln \delta} = \delta t^{-2}。即$$

是題目要求的結果。

2.

$$m \text{ 有 } M \text{ 種, 所以 } P\left(\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \text{ 有 } M \text{ 種。} T \text{ 有無}$$

$$\text{限個, 根據 p1 的結果, 對於一個 } m \text{ 和一個 } t, P\left(\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \leq \delta t^{-2}, \text{ 所以 } P\left(\bigcup_{m=1}^M (\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}})\right) \leq M P\left(\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \leq$$

$$\sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \leq \delta t^{-2}, \text{ 所以 } P\left(\bigcup_{m=1}^M (\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}})\right) \leq M P\left(\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \leq$$

$$\sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \leq M P\left(\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2} \ln \delta}{N_m}}\right) \leq$$

$$Me^{-2\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2}\ln \delta}{N_m}N_m} = Me^{-2(\ln t + \ln M - \frac{1}{2}\ln \delta)} = Me^{-2\ln t - 2\ln M + \ln \delta} =$$

$\delta t^{-2}M^{-1}$ 。這代表對所有 m ，至少有一個符合 $\mu_m > \frac{c_m}{N_m} +$

$\sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2}\ln \delta}{N_m}}$ 的機率小於 $\delta t^{-2}M^{-1}$ 。接下來，對所有 $t > M$ ，至少有

一個符合 $\mu_m > \frac{c_m}{N_m} + \sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2}\ln \delta}{N_m}}$ 的機率小於 $\sum_{t=1}^{\infty} \delta t^{-2}M^{-1} = \frac{\delta \pi^2}{6M} <$

δ 。換句話說，對所有 $t > M$ ，對所有 m ，都符合 $\mu_m \leq \frac{c_m}{N_m} +$

$\sqrt{\frac{\ln t + \ln M - \frac{1}{2}\ln \delta}{N_m}}$ 的機率至少是 $1 - \delta$ 。

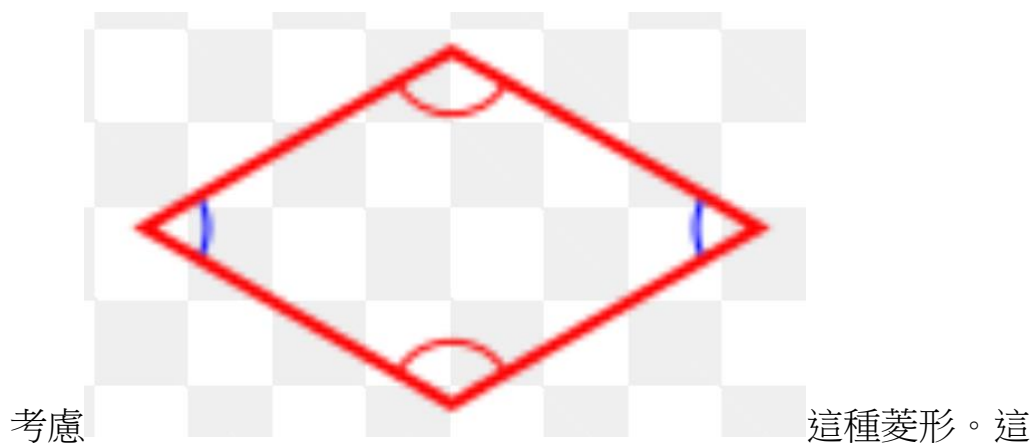
3.

總共有 $4^5=1024$ 種可能性。然後考慮以下限制:A 跟 B 不能同時出現、C 跟 D 不能同時出現。所以 5 個彩票可以歸類為 4 種:AC、AD、BC、BD。每一個類別都是隨便組都符合條件。所以答案是 $(32+32+32+32)/1024=5/32$ 。

4.

只有 BD 這個種類可以讓所有 2 都是綠色。所以是 $32/1024=1/32$ 。

5



4 個頂點不管哪些是-1，都可以找到一個四邊跟 x, y 軸平行的長方形把-1 的點包起來。相連的頂點是-1 就非常簡單，而如果是上下-1 左右 1 的話就在中間拉個瘦長的長方形，如果是上下 1 左右-1 的話就在中間拉個扁平的長方形。這 4 個點可以被 shattered，所以 VC dimension 必須不小於 4。

6

數學歸納法。根據講義，當 $M=1$ 時， $d_{vc} = 2$ 。令當 $M=k$ 時， $d_{vc} = 2k$ 。當 $M=k+1$ 時，一般性假設把多的點加在最右邊某處好了，畢竟就算加在中間，也可以把最右邊的點去掉，變回 k 個點，再加上最右邊的點變回來。如果最右邊的點的 label 是 s ，那就把 a_{k+1} 跟 b_{k+1} 加在最右邊的點的左右 2 側。根據實數的稠密性，必定存在 2 個點把最右邊的點包起來而不影響左邊其他的點跟 b_k 。如果最右邊的點的 label 是 $-s$ ，那就把 a_{k+1} 跟 b_{k+1} 加在最右邊的點的右邊。一樣可以達成目標。這裡證明了當 $M=k+1$ 時， $d_{vc} \geq 2(k+1)$ 。

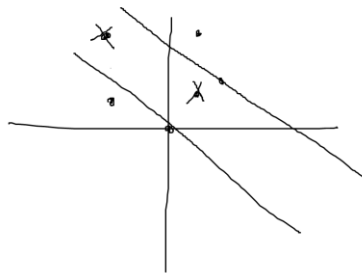
同時，如果存在 $k+2$ 個點可以在 $M=k+1$ 時可以被 shatter，一樣看最右邊的點，如果最右邊的點的 label 是 s ，代表最右邊的點被 a_{k+1} 跟 b_{k+1} 所包住。這時同時去除 a_{k+1} 跟 b_{k+1} 跟最右邊的點，這樣不會影響到左邊其他的點跟 b_k ，會導致 $k+1$ 個點可以在 $M=k$ 時可以被 shatter，矛盾。如果最右邊的點的 label 是 $-s$ ，代表最右邊的點在 a_{k+1} 跟 b_{k+1} 的範圍之外。這時同時去除 a_{k+1} 跟 b_{k+1} 跟最右邊的點，這樣不會影響到左邊其他的點跟 b_k ，會導致 $k+1$ 個點可以在 $M=k$ 時可以被 shatter，矛盾。因此當 $M=k+1$ 時， $d_{vc} = 2k + 2$ 。根據數學歸納法，我們可以說，當 $M=M$ 時 $d_{vc} = 2M$ 。

7.

因為 perceptron 通過原點，所以我們可以把每個 data 做 normalize，縮成距離原點為 1。這樣所有 data 就會在一個 unit circle 上面。如果說有 M 個點好了，則考慮把 perceptron 的線旋轉半圈。在旋轉半圈的過程中，最多會在 M 個不同角度碰到不同的點，。如果同時旋轉過程中同時碰到 2 個點，則這些 data 的 dichotomy 最多會變化 M 次。這時所有 data 的 label 都跟初始狀況相反。然後再旋轉回來，這些 data 的 dichotomy 又會最多會變化 M 次。再度變回來。因為旋轉了一圈，所以所有可能的 dichotomy 都出現過。而 dichotomy 變化了 $2M$ 次，所以 growth function 是 $2M$ 。

8.

這題我不太確定題目的意思。我這裡就設定說對於每個點，都可以各自挑一個 hypothesis 當作判斷基準。所以如 4 個點，設成



就可以處理對角線同號其他異號的 case。5 個點的 case，不管每個點的 label 是 1 還是 -1，都可以用 2 條線把這 5 個點的 5 邊形根據 label 做分割，達成一個區域就 1 種 label。調一下線的角度，就可以做到讓線通過(0,0)跟(1,1)。所以 5 個點也可以被 shatter。但是當 6 個點時，把這個 6 邊形通過每個點的凸包畫出來，是個凸 6 邊形，如果這 6 邊形每相鄰的點都是不同 label，總共 3 個 1，3 個 -1，這種情況就無法用 2 條線把 6 個點做分割。因為 2 條線最多 4 個區塊，所以一定有相鄰的 2 個點在同個區塊中。但相鄰的點是不同 label，所以無法用題目給的 H 去生成這種 dichotomy。因此 6 個點無法被 H 所 shatter。因此 $d_{vc} = 5$ 。

9.

考慮說當 $|\theta| = 1$ 時， $h_{s,\theta}$ 會全部猜-1 或 1。但 label 中 1 跟-1 各占一半，所以 $E_{\text{out}}(h_{s,\theta}) = 0.5$ 。考慮 $\theta = 0$ ，則當 $s=1$ 時，正確率有 0.9。當 $s=-1$ 時，錯誤率有 0.9。所以這時 $E_{\text{out}}(h_{s,\theta}) = 0.5 - 0.4s$ 。

考慮說當 $0 < \theta < 1$ 且 $s=1$ 時，對於 $x \leq 0$ 的點，其 label 有 90%正確，10%錯誤。對於 $0 < x \leq \theta$ ，其 label 有 90%錯誤，10%正確。對於 $\theta < x \leq 1$ ，其 label 有 90%正確，10%錯誤。這時 $E_{\text{out}}(h_{s,\theta}) = 0.5 * 0.1 + \theta * 0.9 * 0.5 + (1 - \theta) * 0.1 * 0.5 = 0.1 + 0.4\theta$ 。考慮說當 $0 < \theta < 1$ 且 $s=-1$ 時， $s=1$ 的那些正確錯誤全部顛倒，這時 $E_{\text{out}}(h_{s,\theta}) = 0.5 * 0.9 + \theta * 0.1 * 0.5 + (1 - \theta) * 0.9 * 0.5 = 0.9 - 0.4\theta$ 。

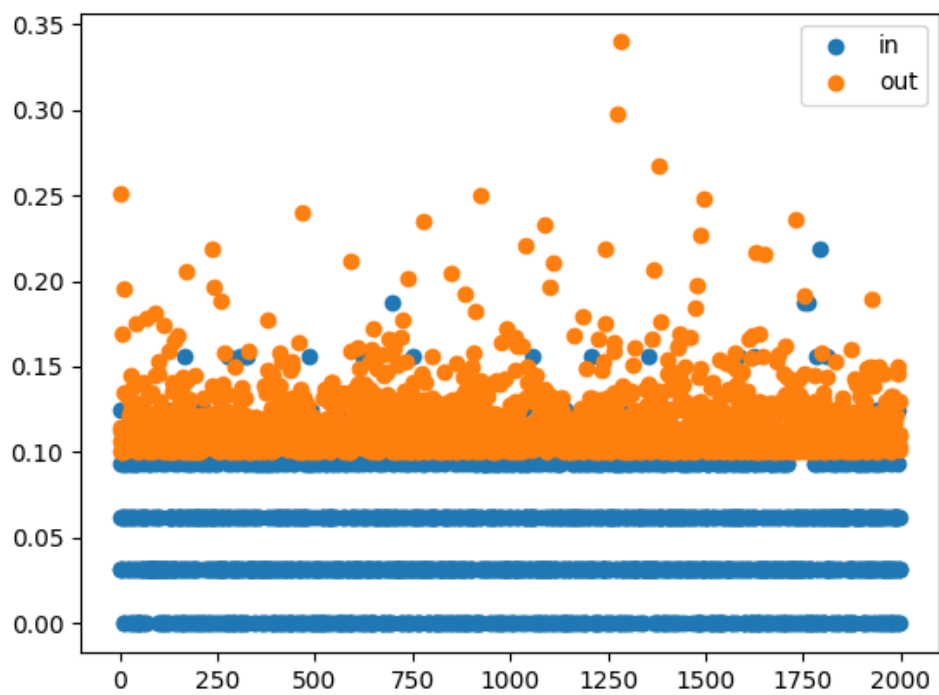
考慮說當 $-1 < \theta < 0$ 且 $s=1$ 時，對於 $x > 0$ 的點，其 label 有 90%正確，10%錯誤。對於 $\theta \leq x \leq 0$ ，其 label 有 90%錯誤，10%正確。對於 $-1 \leq x < \theta$ ，其 label 有 90%正確，10%錯誤。這時 $E_{\text{out}}(h_{s,\theta}) = 0.5 * 0.1 + \theta * 0.9 * 0.5 + (1 - \theta) * 0.1 * 0.5 = 0.1 + 0.4\theta$ 。考慮說當 $-1 < \theta < 0$ 且 $s=-1$ 時， $s=1$ 的那些正確錯誤全部顛倒，這時 $E_{\text{out}}(h_{s,\theta}) = 0.5 * 0.9 + \theta * 0.1 * 0.5 + (1 - \theta) * 0.9 * 0.5 = 0.9 - 0.4\theta$ 。

以上考慮了所有可能的 case，而符合所有的 case 的公式是

$E_{\text{out}}(h_{s,\theta}) = 0.5 - 0.4s + 0.4s|\theta|$ 。所以這個就是答案。

10.

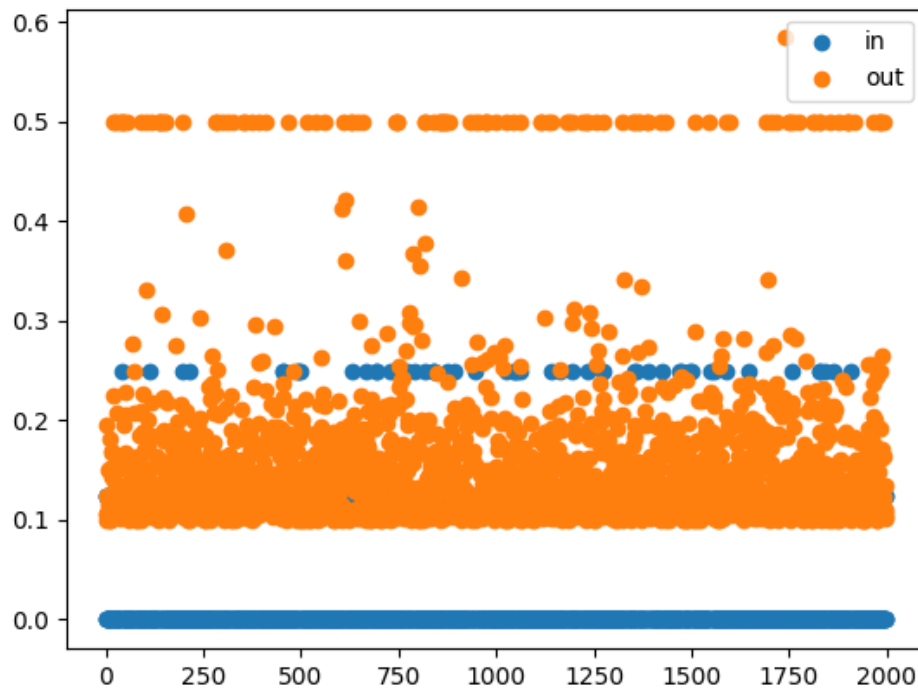
這是我的圖：



$E_{\text{out}} - E_{\text{in}}$ 的 median 是 0.11。

11.

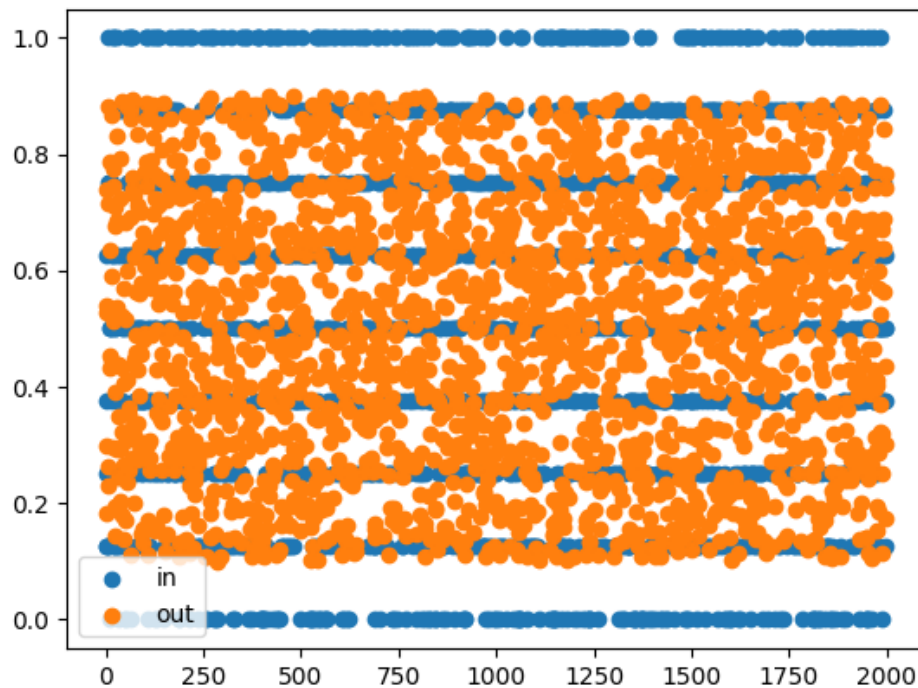
這是我的圖：



Eout-Ein 的 median 是 0.13309575480110164。可以發現 Eout 在 0.5 多了一條線。檢查後發現，因為 8 這個數字太小，所以較為容易產生一種 label 是 8 個全負的。這種情況 $\theta = -1$ 且 $s = -1$ 就會正確，所以就會產生很多 $\theta = -1$ 但表現很好的狀況。用上課的話來說就是 data size 不夠大，所以產生 bad data。

12.

這是我畫的圖



Eout-Ein 的 median 是 0.0024354740491804305。可以看出來 theta 隨便取，s 隨便取，所以 Eout 跟 Ein 都非常隨機。而 median 會低是因為平均 Eout 跟 Ein 的平均都是在很接近 0 的位置。

13.

根據題目中給出的講義，因為必須要通過 k 個點，維度會降到 $N-k$ ，所以可以令通過 k 的點的 dichotomy 的數量是 $C(P, N-k)$ 。同樣如果多加一個點則可能會生出更多 dichotomy，所以 $C(P+1, N-k) = C(P, N-k) + D$ ， D 是增加的 dichotomy 的數量。因為要通過 k 個點，所以這時考慮的維度降到 $N-k-1$ 。這時點的數量還是 P 個，所以 $D = C(P, N-k-1)$ 。

1) 。因此遞迴式就是 $C(P+1, N-k) = C(P, N-k) + C(P, N-k-1)$ 。

一樣數學歸納法。令 $C(P, N-k) = 2 \sum_{i=0}^{N-k-1} \binom{P-1}{i}$ ，則

$$C(P+1, N-k) = 2 \sum_{i=0}^{N-k-1} \binom{P-1}{i} + 2 \sum_{i=0}^{N-k-2} \binom{P-1}{i} =$$

$$2 \sum_{i=0}^{N-k-1} \binom{P-1}{i} + 2 \sum_{i=0}^{N-k-1} \binom{P-1}{i-1} = 2 \sum_{i=0}^{N-k-1} \binom{P}{i}, \text{ 符合上面原式。把}$$

符號換成本題，答案就變成是 $2 \sum_{i=0}^{d-k-1} \binom{N-1}{i}$ 。