HW3的 Lemma 大解析

- 1. 我們的目標:在區間[-M,M]上,用一層隱藏層的 tanh 網路近似單項式 $f_p(y)=y_p$,而且用 Sobolev 的誤差來量化。關鍵工具是中心差分算子套到 tanh 上,做出一個像 y_p 的函數,然 後證明它真的很像!!
- 2. Sobolev 範數的誤差:

Define: if $f \in W^{k,\infty}(D)$, then

$$\left||f|\right|_{W^{k,\infty}} = \max_{0 \le m \le k} \max_{|\alpha| = m} \left||\partial^{\alpha} f|\right|_{L^{\infty}(D)}$$

Moreover, $W^{k,p}(D) = \{f \in L^{\alpha}(D): D^{\alpha} f \in L^{p}(D), \forall \alpha \in N_{0}^{d} \text{ with } |\alpha| \leq k\}$

為什麼我們要使用 Sobolev 誤差呢?如果只在意義下近似函數,有可能函數值很準,但導 數很差。Sobolev 誤差強迫承數和導數一起是好的。所以只近似函數值還不夠,還要保證 導數也準

- 3. Lemma3.1:
 - 對所有奇數 $p \le s$,有一個淺層 tanh 網路,St. $||y ((\psi_{s,\varepsilon})_p)||_{W^{k,\infty}} \le \varepsilon$,而且同時 處理所有奇數次到 s。首先我們先來定義中心差分,給定步長 h>0、整數 $p\geq 1$,對函 數 f 定義:

$$(\Delta_h^{(p)} \mathbf{f}) (\mathbf{x}) \coloneqq \sum_{i=0}^p (-1)^i \binom{p}{i} \mathbf{f} (\mathbf{x} + (\frac{p}{2} - \mathbf{i}) \mathbf{h})$$

- (1) $x+(\frac{p}{2}-i)h$: 以 x 為中心,左右對稱的取樣點。
- (2) $(-1)^{i}\binom{p}{i}$:來自二項式結構,讓我們有消去的效果。
- Define 位移算子 $E^{\alpha}f(x) := f(x + \alpha h)$.then, 1.2

$$(\Delta_h^{(p)}) = \sum_{i=0}^p (-1)^i \binom{p}{i} E^{(\frac{p}{2}-i)} = E^{\frac{p}{2}} (1 - E^{-1})^p$$
Using E = e^{hD} , where D = $\frac{d}{dx}$:

1.3

$$\Delta_h^{(p)} = (e^{\frac{h}{2}D} - e^{-\frac{h}{2}D}) = (2sinh(\frac{h}{2}D))^p$$

Moreover, sinh()只有幾數次冪,這會直接造成只出現 p, p + 2, p+4,階的 derivative •

Suppose $z = \frac{h}{2}D$, for $sinhz = z + \frac{z^3}{3!} + O(z^5)$, then we have the following: 1.4

$$(2sinhz)^p = (2z)^p(z + \frac{z^2}{3!} + O(z^4))^p =$$

把 z 換回 $\frac{h}{2}$ D並且作用在 f:

$$(\Delta_h^{(p)}f)(x) = h^p f^p(x) \frac{p}{24} h^{p+2} p^{p+2}(x) O(h^{p+4})$$

$$\frac{(\Delta_h^{(p)} f)(x)}{h^p} = f^p(x) \frac{p}{24} h^{p+2} p^{p+2}(x) O(h^{p+4})$$

所以我們知道中心 p 階導數是二階精度,主要誤差係數是 $\frac{p}{24}$ 。

我們現在要把上面算好的中心差分套用在 tanh 中,做出一個長得很像 y^p 的函數: 1.5 Define 定義折似器:

$$\hat{f}_{p,h} = \frac{[\Delta_h^{(p)}(tanh)](hy)}{\tanh(p)(0)hp}$$

- (1) 上面分子是把 tanh 放進中心差分,在把 x 換成 hy(就只是在做尺度調整而已)
- (2) 分母則是正規化,把主要係數調成1
- 1.6 對 y 在 0 做 Taylor Expansion tanh(ay), where a is a coefficient. Suppose that $a_i=(\frac{p}{2}-i)h$.

$$tanh(a_i y) = \sum_{l=0}^{\infty} \frac{tanh^{(l)}(0)}{l!} (a_i y)^l$$

and then put it into 中心差分的權重, we get:

$$S_l := \sum_{i=0}^p (-1)^i {p \choose i} \left(\frac{p}{2} - i\right)$$

 S_l :決定了哪些階會被消除掉。

$$S_{l} = \begin{cases} 0, l$$

- (1) $\Delta_h^{(p)}$ 是 p 次差分,他殺掉了所有低於 p 次的 polynomial(0, l < p)
- (3)所以我們第一個留下的是l = p(而且係數剛好是 p!) ,下一個是l = p + 2
- 1.7 By 1.6 we can get:

$$[\Delta_h^{(p)}(tanh)](hy) = \tan h^{(p)}(0)h^py^p + C h^{p+2}y^{p+2} + \dots$$

Where, C is the coefficient combination by $anh^{(p+2)}(0)$ and $\,\mathcal{S}_{p+2}$

$$\hat{f}_{p,h} = y^p + O(h^2) \cdot y^p + \cdots$$

1.8 升到 Sobolev:對於每個導數階 m≤k ,差距也就只是 $O(h^2)$,這是因為導數換到 和 ,常數 , tanh 的導數上依然都是 bonded 。 Therefore, ∃C = C(k, M, p) is a coefficient St.

$$\left|\left|y^p - \hat{f}_{p,h}\right|\right|_{W^{k,\infty}([-M,M])} \le Ch^2.$$

Let
$$h = \sqrt{\frac{\varepsilon}{c}}$$
, then

$$\left\| \left| y^p - \hat{f}_{p,h} \right| \right|_{W^{k,\infty}([-M,M])} \le \varepsilon$$

- 1.9 為什麼可以一次處理所有的奇數 p≤s 而且寬度是 $\frac{s+1}{2}$?
 - (1)對最大的奇數 s,它用到的取樣點集合(那些 $(\frac{s}{2}-i)$ h)包含了所有較小奇數需要的點。
 - (2)tanh is odd function:tanh(-z)=-tanh(z)。所以不需要為正負各建一個神經元,一個就能兩邊用(權重帶負號就可以實現了)。
 - (3) 於是總共只要 $\frac{s+1}{2}$ 個不同的正側取樣點(含 0 的那個),就能生成所有奇數單項式的輸出(每個 p 只是不同的輸出層線性組合)。

到此我們說明完 Lemma 3.1。

4. Lemma3.2:

2.1 (1)Lemma 3.1 已經能處理所有奇數次幕 y^p (p奇數),誤差是 $O(h^2)$,但是偶數次單項式 y^{2n} 不是奇函數,沒辦法直接用 tanh(奇函數)生成。

(2)解法:用一個「代數恆等式」把 y^{2n} 寫成奇數冪和低階偶數冪的組合。

2.2 從二項式展開差:

從二項式展開的差: $(y+\eta)^{2n+1}-(y-\eta)^{2n+1}$.

對兩邊做展開:

$$(1): (y+\eta)^{2n+1} = \sum_{m=0}^{2n+1} {2n+1 \choose m} y^{2n+1-m} \eta^m.$$

$$(2): (y-\eta)^{2n+1} = \sum_{m=0}^{2n+1} {2n+1 \choose m} y^{2n+1-m} (-\eta)^m.$$

Therefore, we have:
$$(y + \eta)^{2n+1} - (y - \eta)^{2n+1} = \sum_{m=0}^{2n+1} {2n+1 \choose m} y^{2n+1-m} (\eta^m - (-\eta)^m).$$

2.3 只留下奇數次m,因為:

(1)如果
$$m$$
偶數, $\eta^m-(-\eta)^m=0$ 。

(2)如果
$$m$$
奇數, $\eta^m-(-\eta)^m=2\eta^m$ 。

Then, we have
$$(y+\eta)^{2n+1} - (y-\eta)^{2n+1} = 2\sum_{\substack{m=1\\m \text{ odd}}}^{2n+1} {2n+1\choose m} y^{2n+1-m} \eta^m$$
.

2.4: 現在把 y^{2n} 拿出來,在上式中,取m = 1的項:

$$2\binom{2n+1}{1}y^{2n}\eta = 2(2n+1)y^{2n}\eta.$$

把它移到等號左邊,其餘m≥3(奇數)的項留在右邊:

$$(y+\eta)^{2n+1} - (y-\eta)^{2n+1} = 2(2n+1)y^{2n}\eta + 2\sum_{\substack{m=3\\m \text{ odd}}}^{2n+1} {2n+1 \choose m} y^{2n+1-m}\eta^m.$$

然後我們兩邊同除 $2\eta(2n+1)$ 可以得到:

$$y^{2n} = \frac{(y+\eta)^{2n+1} - (y-\eta)^{2n+1}}{2\eta(2n+1)} - \sum_{\substack{m=3\\m \text{ odd}}}^{2n+1} {2n+1 \choose m} \frac{y^{2n+1-m}\eta^{m-1}}{2n+1}.$$

- 2.5 改索引,變成低階偶數, $\Leftrightarrow m = 2(n-k) + 1$,其中k = 0,1,...,n-1。
- (2) m = 2n + 1 ⇒ <math> k = 0 ∘

代回: $y^{2n+1-m} = y^{2k}$, $\eta^{m-1} = \eta^{2(n-k)}$.

經過一番整理我們得到:

$$y^{2n} = \frac{(y+\eta)^{2n+1} - (y-\eta)^{2n+1}}{2\eta(2n+1)} - 2\sum_{k=0}^{n-1} {2n+1 \choose 2k} \eta^{2(n-k)+1} y^{2k}.$$

- 2.6 為什麼這公式有用?
- (1)第一項:只含(2n+1)次冪(奇數),但輸入換成 $y+\eta \cdot y-\eta$ 。可以用 Lemma 3.1 (奇數冪近似)去處理,只需要在神經網路的輸入加偏置。
- (2)第二項:是更低階的偶數冪($y^0, y^2, ..., y^{2n-2}$)。可以用歸納(已經處理好低階偶數)來完成。

所以我們現在知道了:用奇數幕的近似 + 歸納,就能構造出所有偶數幕!!!!!!!

- 2.7 誤差控制
- (1)奇數部分(第一項): 誤差已經是 $O(h^2)$ 。
- (2)偶數部分(第二項):由歸納假設,誤差也都是 $O(h^2)$ 。
- (3)選一個合適的 η (paper 選 $\eta = \frac{1}{s}$) 來避免係數太大。

最後我們可以保證: $\max_{p \leq s} \ \parallel y^p - (\psi_{s,\varepsilon})_p \parallel_{W^{k,\infty}([-M,M])} \leq \varepsilon.$

5.網路寬度的解釋

為了用第一項,要同時近似 $(y-\eta)^{2n+1}$, y^{2n+1} , $(y+\eta)^{2n+1}$ 。所以需要三組「奇數冪近似」的神經元。每組需要 (s+1)/2 個隱藏元(Lemma 3.1 的結論)。總寬度:

$$\frac{3(s+1)}{2}$$