Տրանսֆերային ուսուցման որոշակի մեթոդի ընհանրացման սխալանքի գնահատման մասին

Գևորգ Մինասյան

Երևանի Պետական Համալսարան

31 Մայիսի 2019



Ակնարկ

- Sրանսֆերային ուսուցում
 - Ինչ է տրասֆերային ուսուցումը
 - Խորը տրասֆերային ուսուցում
- 2 Սահմանումներ
 - Վերահսկվող առաջադրանքներ
 - Վերահսկվող ներկայացումների գնահատման չափը

Ինչ է տրասֆերային ուսուցումը

Տրանֆերային ուսուցուման և սովորական մեքենայական ուսուցման միջև տարբերությունը

Ինչ է տրասֆերային ուսուցումը

Տրանֆերային ուսուցուման և սովորական մեքենայական ուսուցման միջև տարբերությունը

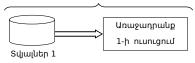
Սովորական մեքենյական ուսուցում



Տրանֆերային ուսուցուման և սովորական մեքենայական ուսուցման միջև տարբերությունը

Սովորական մեքենյական ուսուցում

Մեկուսացված առաջադրանք 1





Մեկուսացված առաջադրանք 2

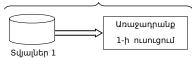


Ինչ է տրասֆերային ուսուցումը

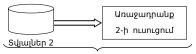
Տրանֆերային ուսուցուման և սովորական մեքենայական ուսուցման միջև տարբերությունը

Սովորական մեքենյական ուսուցում

Մեկուսացված առաջադրանք 1



Տրանսֆերային ուսուցում



Մեկուսացված առաջադրանք 2

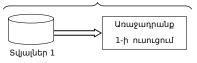


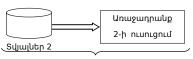
Ինչ է տրասֆերային ուսուցումը

Տրանֆերային ուսուցուման և սովորական մեքենայական ուսուցման միջև տարբերությունը

Սովորական մեքենյական ուսուցում

Մեկուսացված առաջադրանք 1

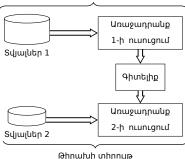




Մեկուսացված առաջադրանք 2

Sրանսֆերային ուսուցում

Աղբյուրի տիրույթ



ւժիլիալսի սդիրույ

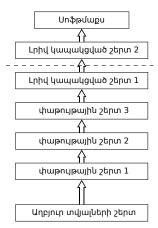


0000

Sրանսֆերային ուսուցումը վարժեցված նեյրոնային ցանցի միջոցով

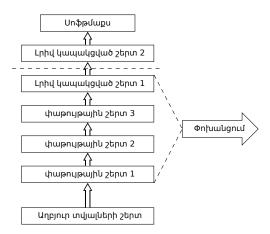


Տրանսֆերային ուսուցումը վարժեցված նեյրոնային ցանցի միջոցով

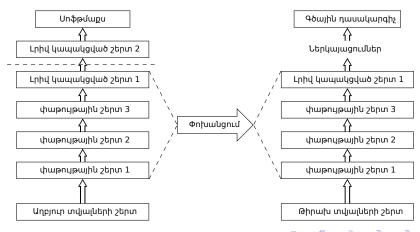




Sրանսֆերային ուսուցումը վարժեցված նեյրոնային ցանցի միջոցով



Sրանսֆերային ուսուցումը վարժեցված նեյրոնային ցանցի միջոցով



Վերահսկվող առաջադրանքներ



 X բոլոր հնարավոր տվյալների օրինակների բազմություն



- X բոլոր հնարավոր տվյալների օրինակների բազմություն
- *C* բոլոր հնարավոր դասերի բազմություն



- X բոլոր հնարավոր տվյալների օրինակների բազմություն
- ullet $\mathcal C$ բոլոր հնարավոր դասերի բազմություն
- ullet տվյալների ներկայացումների ֆունկցիաների դաս

$$f: \mathcal{X} \to \mathbb{R}^d, \ \forall f \in \mathcal{F}$$



- $oldsymbol{\mathcal{X}}$ բոլոր հնարավոր տվյալների օրինակների բազմություն
- ullet $\mathcal C$ բոլոր հնարավոր դասերի բազմություն
- ullet ${\mathcal F}$ տվյալների ներկայացումների ֆունկցիաների դաս

$$f: \mathcal{X} \to \mathbb{R}^d, \ \forall f \in \mathcal{F}$$

 $\blacksquare \exists R > 0 \ \forall f \in \mathcal{F} \ ||f(x)|| \le R \ \forall x \in \mathcal{X}$



Վերահսկվող առաջադրանքներ



ullet ${\mathcal T}$ վերահսկվող առաջդրանքը բաղկացած է k+1 հատ

$$\{c_1, c_2, ..., c_{k+1}\} \subseteq \mathcal{C}$$

միմյանցից տարբեր դասերից



ullet ${\mathcal T}$ վերահսկվող առաջդրանքը բաղկացած է k+1 հատ

$$\{c_1, c_2, ..., c_{k+1}\} \subseteq \mathcal{C}$$

միմյանցից տարբեր դասերից

• $\mathcal{P}(\mathcal{T})$ վերասիկվող առաջադրանքների դիտարկվելու հավանականային բաշխումը

ullet ${\mathcal T}$ վերահսկվող առաջդրանքը բաղկացած է k+1 հատ

$$\{c_1, c_2, ..., c_{k+1}\} \subseteq \mathcal{C}$$

միմյանցից տարբեր դասերից

- $\mathcal{P}(\mathcal{T})$ վերասիկվող առաջադրանքների դիտարկվելու հավանականային բաշխումը
- $\mathcal{P}(\mathcal{T}\mid |\mathcal{T}|=k+1)$ k+1 դասերից բաղկացած վերասիկվող առաջադրանքների դիտարկվելու հավանականային բաշխումը



Վերահսկվող առաջադրանքներ



<u>Նշա</u>նակումներ

• $\mathcal{D}_c(x)$ c դասին համապատասխան հավանականային բաշխումն է, ցույց է տալիս, թե x օրինակը ինչքանով է համապատասխան c դասին



- $\mathcal{D}_c(x)$ c դասին համապատասխան հավանականային բաշխումն է, ցույց է տալիս, թե x օրինակը ինչքանով է համապատասխան c դասին
- $\mathcal{D}_{\mathcal{T}}(x,c)=\mathcal{D}_{\mathcal{T}}(c)\mathcal{D}_c(x)$ \mathcal{T} վերահսկվող առաջադրանգի պիտակավորված տվյալների հավանականային բաշխումն է



- $\mathcal{D}_c(x)$ c դասին համապատասխան հավանականային բաշխումն է, ցույց է տալիս, թե x օրինակը ինչքանով է համապատասխան c դասին
- $\mathcal{D}_{\mathcal{T}}(x,c)=\mathcal{D}_{\mathcal{T}}(c)\mathcal{D}_c(x)$ \mathcal{T} վերահսկվող առաջադրանգի պիտակավորված տվյալների հավանականային բաշխումն է
- $S = \{(x_1,y_1),...,(x_M,y_M) \mid x_i \in \mathcal{X}, y_i \in \mathcal{T}\}$ \mathcal{T} առաջադրանքի պիտակավորված օրինակների ուսուցման բազմությունն է ընտրված միմյանցից անկախ և $\mathcal{D}_{\mathcal{T}}(x,c)$ իավանականային բաշխումից



Մահմանումներ •••••••••••

Վերահսկվող ներկայացումների գնահատման չափը



• \mathcal{T} առաջադրանքի բազմադաս դասակարգիչը ֆուկցիա է՝ $g: \mathcal{X} \to \mathcal{R}^{k+1}$, որի արժեքի կորդինատները ինդեքսավորված են այդ առաջադրանքի դասերով։



Մահմանումներ ○○○○○○○○ ○○●○○○○○○○

- \mathcal{T} առաջադրանքի բազմադաս դասակարգիչը ֆուկցիա է՝ $g: \mathcal{X} \to \mathcal{R}^{k+1}$, որի արժեքի կորդինատները ինդեքսավորված են այդ առաջադրանքի դասերով։
- $I(\{g(x)_y g(x)_{y'}\}_{y \neq y'})$ -ը $(x,y) \in \mathcal{X} \times \mathcal{T}$ կետում g դասակարգիչով պայմանավորված կորուստն է



- \mathcal{T} առաջադրանքի բազմադաս դասակարգիչը ֆուկցիա է՝ $g: \mathcal{X} \to \mathcal{R}^{k+1}$, որի արժեքի կորդինատները ինդեքսավորված են այդ առաջադրանքի դասերով։
- $I(\{g(x)_y-g(x)_{y'}\}_{y\neq y'})$ -ը $(x,y)\in\mathcal{X}\times\mathcal{T}$ կետում g դասակարգիչով պայմանավորված կորուստն է



- \mathcal{T} առաջադրանքի բազմադաս դասակարգիչը ֆուկցիա է՝ $g: \mathcal{X} \to \mathcal{R}^{k+1}$, որի արժեքի կորդինատները ինդեքսավորված են այդ առաջադրանքի դասերով։
- $I(\{g(x)_y-g(x)_{y'}\}_{y\neq y'})$ -ը $(x,y)\in\mathcal{X}\times\mathcal{T}$ կետում g դասակարգիչով պայմանավորված կորուստն է
- $I(v) = \max\{0, 1 + \max_i\{-v_i\}\}$

$$I(v) = \log_2(1 + \sum_i e^{-v_i})$$



Վերահսկվող ներկայացումների գնահատման չափը



• \mathcal{T} առաջադրանքի համար g դասակարգիչի կորուստը հետևյալն է`

$$L(\mathcal{T}, g) = \underset{(x,c) \sim \mathcal{D}_{\mathcal{T}}}{\mathbb{E}} \left[l(\{g(x)_c - g(x)_{c'}\}_{c \neq c'}) \right]$$

• $\mathcal T$ առաջադրանքի համար g դասակարգիչի կորուստը հետևյալն է`

$$L(\mathcal{T}, g) = \underset{(x,c) \sim \mathcal{D}_{\mathcal{T}}}{\mathbb{E}} \left[l(\{g(x)_c - g(x)_{c'}\}_{c \neq c'}) \right]$$

• \mathcal{T} առաջադրանքի համար g դասակարգիչի կորուստը հետևյալն է`

$$L(\mathcal{T}, g) = \underset{(x,c) \sim \mathcal{D}_{\mathcal{T}}}{\mathbb{E}} \left[l(\{g(x)_c - g(x)_{c'}\}_{c \neq c'}) \right]$$

- g(x) = Wf(x), npmt $1 W \in V$

• \mathcal{T} առաջադրանքի համար g դասակարգիչի կորուստը հետևյալն է`

$$L(\mathcal{T}, g) = \underset{(x,c) \sim \mathcal{D}_{\mathcal{T}}}{\mathbb{E}} \left[l(\{g(x)_c - g(x)_{c'}\}_{c \neq c'}) \right]$$

- g(x) = Wf(x), npmt $1 W \in V$
- $L(\mathcal{T}, f) = \inf_{W \in \mathcal{V}} L(\mathcal{T}, f, W)$

Մահմանումներ ○○○○○○○○○ ○○○○○○○○○

Վերահսկվող ներկայացումների գնահատման չափը



Վերահսկիչ միջին կորուստ

k+1 դասերից բաղկացած առաջադրանքների վերահսկիչ միջին կորուստը fներկայացման համար սահմանվում է որպես`

$$L(f) = \underset{\mathcal{T} \sim \mathcal{P}}{\mathbb{E}} [L(\mathcal{T}, f) \mid |\mathcal{T}| = k + 1]$$



Սահմանումներ ○○○○○○○○○ ○○○○○○○○○

Վերահսկվող ներկայացումների գնահատման չափը



Էմպիրիկ վերահսկիչ միջին կորուստ

Դիցուք ունենք միմյանցից անկախ $\mathcal{P}(\mathcal{T} \mid |\mathcal{T}| = k+1)$ բաշխումից ընտրված N հատ առաջադրանքներ` $\mathcal{T}_1,...,\mathcal{T}_N$: Էմպիրիկ վերահսկիչ միջին կորուստը f ներկայացման համար հետևյալն Է`

$$\hat{L}(f) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} L(\mathcal{T}_i, f)$$



Verbatim

Example (Theorem Slide Code)

```
\begin{frame}
\frametitle{Theorem}
\begin{theorem}[Mass--energy equivalence]
$E = mc^2$
\end{theorem}
\end{frame}
```



Վերահսկվող ներկայացումների գնահատման չափը

Շևորհակալություն

