# یادگیری عمیق

پاییز ۱۴۰۳ استاد: دکتر فاطمیزاده

دانشگاه صنعتی شریف دانشکدهی مهندسی برق

تمرين دوم

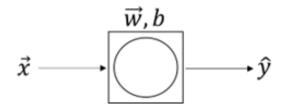
گردآورندگان: کیان کمندی، امیررضا ولائی

## شبکه های پرسپترون، رگولاسیون و بهینه سازی مهلت ارسال: ۱۸ آبان

- مهلت ارسال پاسخ تا ساعت ۲۳:۵۹ روز مشخص شده است.
- در طول ترم امکان ارسال با تاخیر پاسخ همهی تمارین تا سقف ۵ روز و در مجموع ۱۵ روز، وجود دارد. پس از گذشت این مدت، پاسخهای ارسال شده پذیرفته نخواهند بود. همچنین، به ازای هر روز تأخیر غیر مجاز ۱۰ درصد از نمره تمرین به صورت ساعتی کسر خواهد شد.
- همکاری و همفکری شما در انجام تمرین مانعی ندارد اما پاسخ ارسالی هر کس حتما باید توسط خود او نوشته شده باشد.
   (دقت کنید در صورت تشخیص مشابهت غیرعادی برخورد جدی صورت خواهد گرفت.)
- در صورت همفکری و یا استفاده از هر منابع خارج درسی، نام همفکران و آدرس منابع مورد استفاده برای حل سوال مورد نظر را ذکر کنید.
  - لطفا تصویری واضح از پاسخ سوالات نظری بارگذاری کنید. در غیر این صورت پاسخ شما تصحیح نخواهد شد.
- نتایج و پاسخ های خود را در یک فایل با فرمت zip به نام HW۲-Name-StudentNumber در سایت Quera قرار دهید. برای بخش عملی تمرین نیز لینگ گیتهاب که تمرین و نتایج را در آن آپلود کردهاید قرار بدهید. دقت کنید هر سه فایل نوتبوک تکمیل شده بخش عملی را در گیتهاب قرار دهید .
- لطفا تمامی سوالات خود را از طریق کوئرای درس مطرح بکنید (برای اینکه تمامی دانشجویان به پاسخهای مطرح شده به سوالات دسترسی داشته باشند و جلوی سوالات تکراری گرفته شود، به سوالات در بسترهای دیگر پاسخ داده نخواهد شد).
- دقت کنید کدهای شما باید قابلیت اجرای دوباره داشته باشند، در صورت دادن خطا هنگام اجرای کدتان، حتی اگه خطا بدلیل اشتباه تایپی باشد، نمره صفر به آن بخش تعلق خواهد گرفت.

#### سوالات نظری (۳۰۰ نمره)

۱. (۴۰ نمره) فرض کنید یک مدل تک لایه و تنها با یک نورون مطابق شکل زیر داریم که دارای تابع فعالیت sigmoid



برای یک مسئله طبقه بندی باینری تابع هزینه زیر را در نظر می گیریم:

$$E_{w,b} = -\sum_{n} y_n \ln \hat{y}(x_n) + (1 - y_n) \ln (1 - \hat{y}(x_n))$$

نشان دهید تابع هزینه دارای مینیمم است. سپس یک رابطه بازگشتی برای رسیدن به نقطه مینیمم بنویسید.

۲. (۵۰ نمره)

به سوالات زير در مورد (Batch Normalization (BN پاسخ دهيد.

- (آ) مشکل covariate shift را در شبکه های عصبی بیان کرده و توضیح دهید BN چگونه آنرا حل می کند.
  - (ب) توضیح دهید BN چگونه به generalization شبکه کمک می کند.
- وپ) یک BN ساده شده را در نظر بگیرید که داده ها را بر انحراف معیار تقسیم نمی کنیم. یعنی صرفا برای ورودی های  $\frac{1}{n}\sum_{j=1}^n x_j$  داریم:  $\hat{x}_i = x_i \mu$  که در آن  $[x_1, x_7, \dots, x_n]$  می باشد رای ورودی های است. خروجی های ما نیز  $[y_1, y_7, \dots, y_n]$  هستند که در آن mini-batch تعداد داده ها در  $y_i = \gamma \hat{x}_i + \beta$  می باشد. فرض کنید در انتهای شبکه عمیق یک تابع هزینه  $y_i = \gamma \hat{x}_i + \beta$  را بر حسب  $\frac{\partial L}{\partial x_i}$  برای  $y_i = y_i$  محاسبه کنید.
- (ت) در قسمت پ برای دو حالت n=1 و  $\infty \to \infty$  مقدار  $\frac{\partial L}{\partial x_i}$  را بدست آورید. چه نتیجه ای می  $\mathbb{Z}$  گیرید؟
- ۳. (۵۰ نمره) یک شبکه عصبی دو لایه برای طبقه بندی K کلاس را که روابط آن بصورت زیر است را در نظر بگیرید. در این روابط x ورودی مدل به ابعاد  $d_x \times 1$  و  $d_x \times 1$  لیبلهای انکود شده بصورت نظر بگیرید. در میباشند. همچنین لایه مخفی دارای  $d_a$  دارای  $d_a$  نورون است.

$$z^{(1)} = W^{(1)}x + b^{(1)}$$

$$\hat{a}^{(1)} = LeakyReLU(z^{(1)}, \alpha = \checkmark/1)$$

$$a^{(1)} = Dropout(\hat{a}^{(1)}, p = \checkmark/1)$$

$$z^{(1)} = W^{(1)}a^{(1)} + b^{(1)}$$

$$\hat{y} = softmax(z^{(1)})$$

$$L = \sum_{i=1}^{K} -y_i log(\hat{y}_i)$$

- را محاسبه کنید و پاسخ خود را برحسب  $\hat{y}$  ساده کنید.  $\frac{\partial \hat{y}_k}{\partial z_i^{(\mathrm{Y})}}$
- (ب) فرض کنید مقدار kام بردار لیبل y برابر با ۱ و بقیه مقادیر آن صفر باشد  $\hat{y}$  ساده کنید.  $\hat{y}$  و  $y_k=0$  و  $y_i=0$  را محاسبه کرده و جواب خود را بر حسب  $\hat{y}$  ساده کنید.
  - را محاسبه کنید.  $\frac{\partial L}{\partial W^{(1)}}$  را محاسبه کنید.
- ۴۰) برا می توان به صورت به صورت به نشان دهید ماتریس Hessian یک تبدیل مثل  $\psi(u,v,z)=y(u,v,z)$  به صورت به صورت ماتریس ژاکوبی گرادیان این تبدیل نوشت. توجه کنید که متغیرهای u,v,z نک بعدی و y نیز تابعی بر حسب آنها است.

۵. (۴۰ نمره) تابع خطا در یک شبکه با اعمال Dropout گوسی ضربی به شرح زیر است.

$$J_1 = \cdot / \Delta \left( y_d - \sum_{k=1}^n \delta_k W_k x_k \right)^{\Upsilon}$$

 $W_i$  میباشد. مقدار امید ریاضی گرادیان تابع هدف نسبت به متغیر میباشد. مقدار امید ریاضی گرادیان تابع هدف نسبت به متغیر را نوشته و تا حد ممکن ساده کنید.

آیا می توانید تعبیری از Regularization با استفاده از این نوع Dropout ارایه هید؟ در صورت امکان تابع هدف Regularized-Non را هم معرفی کنید.

- 9. (۴۰ نمره) همگرایی روش نیوتون را برای تابع f(x)=g'(x) اثبات کنید. فرض کنید که f مشتق درجه دوم پیوسته دارد ودر نقطه بهینه  $x^*$  مقدار  $g(x^*)=f(x^*)$  و  $g(x^*)=f(x^*)$  دارد. سپس نشان دهید که روش مرتبه دوم نیوتون برای پیدا کردن  $g(x^*)$  که نقطه بهینه تابع  $g(x^*)$  است نیز همگراست.
- ۷. (۴۰ نمره) یک شبکه عصبی برای طبقه بندی چندکلاسی با K کلاس را در نظر بگیرید که لایه خروجی آن از تابع softmax استفاده میکند. ورودی به لایه softmax به صورت  $\mathbf{z} = [z_1, z_7, \dots, z_K]^\top \in \mathbb{R}^K$  است و خروجیهای softmax به صورت زیر تعریف می شوند:

$$\hat{y}_i = \frac{e^{z_i}}{\sum_{j=1}^K e^{z_j}}, \quad i = 1, \Upsilon, \dots, K.$$

برچسبهای واقعی کلاسها با یک بردار one-hot میشوند، که در  $\mathbf{y}=[y_1,y_7,\dots,y_K]^{ op}$  مایش داده میشوند، که در آن  $y_k=\mathbf{v}$  اگر کلاس کلاس صحیح باشد، و در غیر این صورت  $y_k=\mathbf{v}$ 

تابع زیان cross-entropy به صورت زیر تعریف می شود:

$$L(\mathbf{z}, \mathbf{y}) = -\sum_{k=1}^{K} y_k \log \hat{y}_k$$

(آ) اثبات کنید که گرادیان تابع زیان نسبت به z به صورت زیر است:

$$\nabla_{\mathbf{z}} L = \hat{\mathbf{y}} - \mathbf{y}.$$

#### ( ) ماتریس هسین و مثبت نیمه معین بودن:

- (الف) ماتریس هسین  $H \in \mathbb{R}^{K \times K}$  تابع زیان نسبت به  $\mathbf{z}$  را محاسبه کنید.
  - (ب) اثبات کنید که H مثبت نیمه معین است.
- رج) با استفاده از نتیجه قسمت ۲، نتیجه گیری کنید که آیا تابع زیان آنتروپی متقاطع  $L(\mathbf{z},\mathbf{y})$  یک تابع محدب نسبت به  $\mathbf{z}$  است یا خیر.

### سوالات عملي (٣٠٠ نمره)

- ۱. (۱۵۰ نمره) فایل های مربوط به این تمرین در پوشه hw2\_1 قرار داده شده است. در این تمرین شما باید قسمت های خواسته شده در هر چهار فایل قرار داده شده یعنی optimizer.py, layers.py, solver.py و hw2\_1.ipynb را کامل کنید. در فایل نوتبوک hw2\_1.ipynb توضیحات مربوطه داده شده است.
- ۲. (۱۵۰ نمره) فایل های مربوط به این تمرین در پوشه  $hw2_2$  قرارا داده شده است. با توجه به توضیحات موجود در  $hw2_2$ .ipynb این نوتبوک را کامل کرده و به سوالات داخل آن پاسخ دهید.