

تمرین سری دوم یادگیری عمیق زمان تحویل: ۱۳ آذرماه

نكات زير را رعايت كنيد:

فایل پاسخ را به همراه تمامی کدها در یک فایل فشرده و با عنوان #HW2_STD در سایت Quera.ir بارگذاری نمایید.

--بخشهای پیادهسازی مربوط به هر سوال را در فایل مربوطه با شمارهی آن سوال قرار دهید. سوالات خود را از طریق Quera مطرح کنید.

مسئلهی ۱. Network Design

(آ) فرض کنید که شبکه ای با ساختار زیر داریم، خروجی هر لایه و تعداد پارامترهای آن را محاسبه کنید.

$$\begin{split} Input &= \texttt{YYF} * \texttt{YYF} * \texttt{T} \to \texttt{I} \\ \texttt{I} &\to Conv[\texttt{T} * \texttt{T} * \texttt{SF}, stride = \texttt{I}, pad = \texttt{I}] \to \texttt{T} \\ \texttt{Y} &\to ReLU \to \texttt{T} \\ \texttt{T} &\to Pooling[\texttt{Y} * \texttt{Y} * \texttt{TY}, stride = \texttt{T}] \to \texttt{F} \\ \texttt{F} &\to FC[\texttt{I} \cdot - class] \to \texttt{D} \end{split}$$

اعداد ۱ تا ۴ برای مشخص کردن خروجی و ورودی های لایه ها استفاده شده اند.

- (ب) درصورتیکه بخواهیم فقط با یک لایه ی تمام متصل (FC) تصویری با ابعاد ورودی و خروجی مشابه داشته باشیم، تعداد پارامترهای لایه ی تمام متصل را محاسبه کنید
- (ج) تفاوت Deformable Convolution با Deformable Convolution در چیست و چه مزایایی نسبت به حالت استاندارد دارد؟

مسئلهی Transposed Convolution . ۲

کانولوشن بین ورودی X و فیلتر W به صورت زیر است:

$$X = \begin{bmatrix} x_{(\cdot,\cdot)} & x_{(\cdot,1)} & x_{(\cdot,r)} \\ x_{(1,\cdot)} & x_{(1,1)} & x_{(1,r)} \\ x_{(r,\cdot)} & x_{(r,1)} & x_{(r,r)} \end{bmatrix} W = \begin{bmatrix} w_{(\cdot,\cdot)} & w_{(\cdot,1)} \\ w_{(1,\cdot)} & w_{(1,1)} \end{bmatrix}$$

می توان عملیات کانولوشن را به صورت ضرب ماتریسی نوشت که ورودی و خروجی را به صورت یک بردار و فیلتر را به صورت یک ماتریس در نظر گرفت. ورودی X را به صورت بردار زیر نمایش می دهیم:

$$X = \begin{bmatrix} x_{(\boldsymbol{\cdot},\boldsymbol{\cdot})} & x_{(\boldsymbol{\cdot},\boldsymbol{\cdot})} & \dots & x_{(\boldsymbol{r},\boldsymbol{r})} \end{bmatrix}^T$$

- (آ) عملیات کانولوشن بالا با S = 1 را به صورت ضرب ماتریسی Y = AX بنویسید.
- (ب) با استفاده از نمایش ماتریسی بالا می توان گرادیان پس انتشار نسبت به ورودی X، را به صورت $\frac{\partial L}{\partial X} = A^T \frac{\partial L}{\partial Y}$

عملیات transposed convolution را می توان مشابه عملیات گرادیان پس انتشار نسبت به ورودی درنظر گرفت و می توان این عملیات را به صورت کانولوشن مستقیم با ماتریس A^T به عنوان فیلتر دانست.

فرض کنید X خروجی یک عملیات کانولوشن با فیلتر W و X stride است. خروجی transposed convolution را با ورودی های زیر محاسبه کنید.

$$X = \begin{bmatrix} \mathbf{r} & \mathbf{1} \\ \mathbf{r} & \mathbf{s} \end{bmatrix} W = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{r} \\ \mathbf{r} & \mathbf{1} \end{bmatrix}$$

مسئلهي Tobject Detection . ۳

یکی از کاربرد های شبکه های کانولوشن، آشکارسازی اشیا است. مقالات مرتبط را مطالعه کرده و به سوالات زیر پاسخ دهید.

- (آ) روش های YOLO و RCNN و RFCN را بررسی کرده و با یکدیگر مقایسه کنید.
 - (ب) در آشکارسازی های real-time استفاده از کدام یک را پیشنهاد می کنید.
- (ج) لا یه Spatial Pyramid Pooling را مختصرا توضیح داده و مزایای استفاده از آن را، در آشکارسازی تصاویر بیان کنید.

مسئلهی ۲. Classification

در این بخش میخواهیم یک شبکه ی کانولوشنی برای تشخیص تومور مغزی از روی داده های MRI مربوط به مغز طراحی کنیم.

** لطفا تمامی مراحل را به ترتیب انجام دهید و نتایج خواسته شده را گزارش کنید.

** باتوجه به اینکه تعداد ایپاک های آموزشی و پارامترهای شبکه زیاد هستند، پیشنهاد می شود که حتما از Colab در حالت GPU استفاده کنید .

- (\tilde{l}) داده های مربوط به مغز را با استفاده از لینک زیر دانلود کنید . درصورتیکه مایل به استفاده از (\tilde{l}) هستید، میتوانید از راهنمای موجود در لینک قرار داده شده برای لود کردن داده ها استفاده کنید. https://github.com/mralisoltani/CNN_Tumor
 - (ب) با استفاده از کد قرار داده شده در فایل Load.py داده ها را در یک DataLoader قرار دهید.
 - (ج) سایز و نوع features و label داده های train را چاپ کنید.
 - (د) یک batch از داده های آموزش را نشان دهید.

(ه) یک شبکه کاملا متصل به شکل زیر ایجاد کنید:

 $nn.Linear(*, \Delta I Y)$ nn.ReLU $nn.Linear(\Delta I Y, YY)$ nn.ReLU nn.Linear(YY, Y)

- علامت * در لا یه ی اول بدین معنی است که باید سایز ورودی را با توجه به داده ها مشخص کنید و به جای ستاره قرار دهید.
 - (و) ویژگی های مدل ساخته شده را چاپ کنید
 - (j) تابع train loop را برای آموزش مدل، مطابق با شرایط زیر بنویسید:

۱ - در این تابع از موارد زیر استفاده کنید:

model: the neural network

dataLoader: a object that fetches training data

lossFunction: a function that takes batch-output and batch-labels
and computes the loss for the batch

optimizer:optimizer for parameters of model

۲ - در هر مرحله از انجام محاسبات backward ، باید مقدار loss و تعداد batch های در نظر گرفته شده در آن مرحله نشان داده شوند.

(ح) تابع test – loop را برای تست شبکه، مطابق با شرایط زیر بنویسید: ۱ – در این تابع از موارد زیر استفاده کنید:

model: the neural network
dataLoader: a object that fetches data
lossFunction: a function that takes batch-output and batch-labels
and computes the loss for the batch

Optimizer = SGD

۲- در پایان هر مرحله از تست باید مقدار درصد دقت و میانگین loss نشان داده شود. (ط) با درنظر گرفتن مقادیر زیر برای پارامترها، شبکه را برای ۱۰۰ ایپاک آموزش دهید. $LearningRate = 1e - \rat{16}$ LossFunction = CrossEntropy

(ی) نمودار درصد دقت و مقدار loss شبکه بر روی داده های تست را بر حسب ایپاک رسم کنید.

(ک) یک شبکه کانولوشنی به شکل زیر ایجاد کنید:

```
nn.Conv rd(r, r r, kernel_size = r, stride = 1, padding = 1)
nn.ReLU()
nn.Conv rd(r r, r r, kernel_size = r, stride = 1, padding = 1)
nn.ReLU()
nn.MaxPool rd(r, r)
nn.Flatten()
nn.Linear(*, \Delta 1 r)
nn.ReLU()
nn.Linear(\Delta 1 r, r r)
nn.ReLU()
nn.Linear(r r, r)
```

- علامت * در لایه ی اول بدین معنی است که باید سایز ورودی را با توجه به داده ها مشخص کنید و به جای ستاره قرار دهید.
 - (ل) ویژگی های مدل ساخته شده را چاپ کنید
 - (م) این شبکه را نیز با همان پارامترهای قبلی برای ۱۰۰ ایپاک آموزش دهید.
 - (ن) نمودار درصد دقت و مقدار loss شبکه را بر روی داده های تست برحسب ایپاک رسم کنید.
 - (س) چه تفاوتی بین نمودار رسم شده برای مدل ۱ و ۲ وجود دارد؟ چرا؟

مسئلهی ۵. Semantic Segmentation

یکی از کاربرد های شبکه UNet در بخش بندی معنایی است. با کامل کردن نوت بوک داده شده، یک شبکه UNet پیاده سازی کرده که با دریافت تصویر سیتی اسکن ریه ی بیمار کرونایی، لکه های درگیری ریه (ground glass opacity) را نشان دهد.

- آ) از معیار (IoU(Intersection over Union) برای سنجش صحت مدل استفاده کنید. این معیار برای سنجش میزان همپوشانی دو ناحیه استفاده می شود. هر چه میزان همپوشانی دو ناحیه بیشتر باشد، IoU نیز بزرگتر است.
 - (ب) روند خطا و دقت شبکه را کامل گزارش کنید.
- (ج) خروجی شبکه را برای چندین تصویر از داده های تست، پس از اعمال $treshhold = \cdot / 0$ به همراه ماسک آن نشان دهید.
- (د) چه ایده ای برای بهبود مدل دارید در صورتی که با استدلال درست همراه باشد، متناسب با میزان بهبود مدل نمره امتیازی دریافت خواهید کرد. (نمره امتیازی)

* توجه داشته باشید که برای پیاده سازی مدل تنها مجاز به استفاده از کتابخانه pyTorch هستید.