یادگیری عمیق

نیم سال اول ۲-۰۱ استاد: حمید بیگی

گردآورندگان: مهدی کافی، امیر پورمند، فاطمه مهدوی

بررسی و بازبینی: محمد علی صدرایی جواهری



دانشگاه صنعتی شریف دانشکددی مهندسی کامپیوتر

تمرین دوم

شبکههای پیچشی مهلت ارسال: ۱ آذر

- مهلت ارسال پاسخ تا ساعت ۲۳:۵۹ روز مشخص شده است.
- در طول ترم امکان ارسال با تاخیر تمرینها بدون کسر نمره تا سقف ۱۰ روز (تا سقف ۳ روز برای هر تمرین) وجود دارد.
 محل بارگزاری جواب تمرینها بعد از ۵ روز بسته خواهد شد و پس از گذشت این مدت، پاسخهای ارسال شده پذیرفته نخواهند شد. 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.
- 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.
- \bullet پاسخ تمامی سوالات (تئوری و عملی) را در یک فایل فشرده به صورت [StudentId] و پاسخ تمامی سوالات (تئوری و عملی) را در یک فایل فشرده به صورت نامگذاری کرده و ارسال کنید.

سوالات نظری (۷۰ نمره)

طراحی شبکه (۵ نمره)

دسته بند شبکه عصبی کانولوشنی زیر را در نظر بگیرید.

 $Input = 128 \times 128 \times 3$

Conv - 9 - 32

MaxPool - 2

Conv - 5 - 64

MaxPool - 2

Conv - 5 - 64

MaxPool - 2

FC-3

stride و پارامترهای $K \times K$ و پارامترهای N فیلتر هر کدام با سایز $K \times K$ و پارامترهای N stride و Conv-K-N به معنای یک و صفر است. $K \times K$ به معنای لایه max pooling با سایز فیلتر $K \times K$ و padding و padding به ترتیب K و صفر می باشد. K = K نیز به مفهوم لایه کاملا متصل به هم با K نورون است.

- (آ) تعداد وزن ها، بایاس ها و همچنین سایز feature maps را بدست آورید.
- (ب) به چه دلیل قرار دادن non-linearity بین لایه های شبکه های عصبی مهم است؟
 - (ج) مزایا و معایب max pooling در شبکه های کانولوشنی چیست؟

[0.1, 0.5, 0.3] چه نوع فعالسازی باید اعمال شود؟ با دادن بردار ورودی FC-7، فعالسازی باید اعمال خروجی این لایه فعالساز چه خواهد بود؟

۲. تفسیرپذیری شبکههای کانولوشنی (۱۵ نمره)

به سوالات زير پاسخ دهيد.

- (آ) نحوه ی اشتراک گذاری پارامترها در لایههای کانولوشنی، باعث می شود این لایه ها، دارای ویژگی equiv نحوه نار این ویژگی را شرح دهید و کاربرد آنرا را توضیح دهید.
- (ب) تفسیرپذیری شبکههای عصبی از اهمیت بالایی برخوردار است. هنگام دسته بندی تصاویر، علاقمندیم بدانیم کدام بخشهای تصویر در دسته بندی، تأثیر بیشتری داشتهاند. در مقاله ایدهی شبکههای volutional و در مقاله ایدهی شبکههای up-convolutional مطرح شده است. با بررسی این مقالات، توضیح دهید هر کدام از دو روش به چه صورت منجر به تفسیرپذیری شبکه کانولوشنی میشوند.

٣. تشخيص شي (۵ نمره)

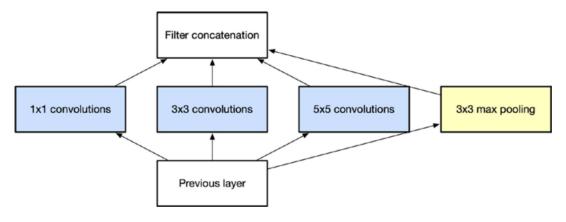
یکی از کاربردهای شبکه های کانولوشنی، آشکارسازی اشیا است. مقالات مرتبط را مطالعه کرده و به سوالات زیر پاسخ دهید.

- (آ) تفاوت بین آشکارسازهای تک مرحله ای و دو مرحله ای را توضیح دهید.
- (ت) نحو آشكارسازی توسط Yolo را به طور خلاصه بیان كنید. با روش RCNN مقایسه كنید.
- (ج) RetinaNet چه نوع آشکارسازی است و ویژگی pyramid network چگونه عملکرد آن را بهبود می بخشد؟

۴. شبکههای کانولوشنی شناخته شده (۱۰ نمره)

به سوالات زير پاسخ دهيد.

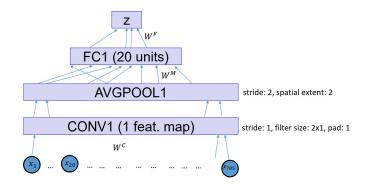
- (آ) یکی از شبکههای کانولوشنی شناخته شده، شبکه Inception است که در مقاله معرفی شد. با بررسی این مقاله، هدف ایجاد این شبکه را بنویسید. سپس دو شبکهی زیر را در نظر بگیرید.
- شبکهای کانولوشنی که در هر لایه داری ۳۲ کرنل با فیلترهای به ترتیب یک در یک، سه در سه و پنج در پنج است.
 - شبکهای کانولوشنی مانند شکل زیر که در هر لایه دارای ۳۲ کرنل است.



- با فرض اینکه ورودی این شبکهها دارای یک کانال باشد، تعداد پارامترهای هر لایه را با نوشتن محاسبات، محاسبه کنید.
- (ب) در ابتدا مشکل محو شدگی گرادیان در شبکههای عمیق را توضیح دهید. سپس شرح دهید چگونه شبکهی ResNet

ه. بررسی شبکه کانولوشنی (۲۰ نمره)

شبکه کانولوشنی زیر را در نظر بگیرید.



ابعاد ورودی شبکه 1×785 و خروجی شبکه 1×1 است. شبکه از لایههای زیر تشکیل شده است.

- لايه ورودي X با zero-padding با طول ١
- ReLU با یک کرنل 2×1 و تابع فعالسازی CONV1 و تابع فعالسازی
 - AVGPOOL1 average-pooling لايه
 - لايه تمام متصل FC1 با تابع فعالسازي ReLU
- لايه خروجي Z كه به لايه FC1 تماماً متصل است و از تابع فعالسازي sigmoid استفاده ميكند

وزنی را که واحد iام از لایه FC1 را به Z متصل می کند با W_i^F و بایاس Z را با i^F نشان می دهیم. وزنی را که واحد iام از FC1 را به واحد iام از FC1 متصل می کند با i^F و بایاس iامین واحد را که واحد iام از Wip AVGPOOL1 را به واحد iام از FC1 متصل می کند با i^F نشان می دهیم. بردار i^F برابر با i^F برابر با i^F و بایاس لایه ی کانولوشنی، i^F است. داده های مجموعه ی آموزش به صورت i^F است. i^F i^F و خروجی های مورد انتظار به صورت i^F است. خروجی های لایه های شبکه را به ترتیب i^F i^F است. خروجی های لایه های شبکه را به ترتیب i^F i^F است. خروجی های می شود. i^F

$$cost(X,Y) = \Sigma_n cost(X^{(n)},Y^{(n)}) = \Sigma_n (-Y^{(n)}log(z(X^{(n)})) - (1-Y^{(n)})log(1-z(X^{(n)})).$$

با توجه به اطلاعات بالا به پرسشهای زیر پاسخ دهید.

- (آ) تعداد پارامترهای شبکه بالا را با ذکر جزئیات محاسبه کنید.
- (ب) برای فقط یک داده ی آموزشی مقدار $\frac{\partial Cost}{\partial W_A^A}$ را با جزئیات محاسبات، محاسبه کنید.
- (ج) برای فقط یک داده ی آموزشی مقدار $\frac{\partial Cost}{\partial W_1^C}$ را با جزئیات محاسبات، محاسبه کنید.

انولوشن متسع (۱۵ نمره)

کانولوشن متسع (Dialated Convolution) یک روش کمهزینه برای افزایش محدوده دید (Receptive Field) روش کمهزینه برای افزایش محدوده دید (تعداد پیکسلهای ورودی که یک نورون را تحت تاثیر قرار میدهند) شبکههای کانولوشنی است که به صورت زیر تعریف می شود:

$$(K \star_D I)(i,j) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} \sum_{n=-\infty}^{\infty} K(m,n)I(i+Dm,j+Dn)$$

(خروجی تنها برای اندیسهای که کرنل و تصویر همپوشانی کامل دارند محاسبه میشود)

- (آ) (۴ نمره) در یک شبکه کانولوشنی، با 1 لایه کانولوشن $K \times K$ با طول گام یک، عرض محدوده دید برحسب 1 به دست آورید.
- (Ψ) نمره) برای ورودی $I\in\mathbb{R}^{M imes N}$ و کرنل $K\in\mathbb{R}^{F imes F}$ نشان دهید خروجی عملگر کانولوشن متسع دارای ابعاد (M-DF+D) imes (N-DF+D) است.
- (ج) (۲ نمره) نشان دهید کانولوشن متسع معادل کانولوشن با کرنل متسع شده $K' = K \otimes A$ است. ماتریس kronecker product را مشخص کنید. (\otimes عملگر \otimes عملگر A
- (د) (۵ نمره) در مورد Masked Convolution ، کاربرد و محدودیت آن تحقیق کنید. چگونه میتوان با استفاده از کانولوشن متسع محدودیت Masked Convolution را بهبود داد؟

سوالات عملي (٣٠ نمره)

۱. پیادهسازی شبکه پیچشی

برای حل این سوال به نوتبوک ضمیمه شده مراجعه کنید!