

# تکلیف نهم درس شناسایی الگو

وحید ملکی

شماره دانشجویی: ۴۰۳۱۳۰۰۴

۲۹ آذر ۱۴۰۴

## سوال ۱۲

در این سوال یک معماری شبکه عصبی کانولوشنی (CNN) ساده ارائه شده است. روابط حاکم بر شبکه به شرح زیر است:

• لایه اول (کانولوشن): شامل یک فیلتر با سایز ۳ است. وزنهای فیلتر با  $v_1, v_2, v_3$  نمایش داده می‌شوند.

$$h_i = s(u_i) = s\left(\sum_{j=1}^3 v_j x_{i+j-1}\right)$$

که در آن  $s(x)$  تابع فعالیت سیگموئید است و  $u_i$  ورودی خالص به نورون  $h_i$  می‌باشد.

• لایه دوم (تمام متصل): خروجی  $z$  ترکیب خطی نورونهای مخفی است.

$$z = \sum_{i=1}^4 w_i h_i$$

• تابع هزینه: مربع خطا تعریف شده است.

$$R = (y - z)^2$$

## الف) تعداد کل پارامترهای شبکه

در شبکه‌های کانولوشنی، اصل «اشتراک وزن» (Weight Sharing) برقرار است. این یعنی وزنهای استفاده شده برای محاسبه هر  $h_i$  یکسان هستند.

• لایه اول (کانولوشن): اگرچه خطوط زیادی در شکل رسم شده است، اما تنها یک فیلتر با سایز ۳ وجود دارد. بنابراین تنها ۳ پارامتر  $v_1, v_2, v_3$  در این لایه وجود دارد.

• لایه دوم (تمام متصل): هر نورون مخفی ( $h_1$  تا  $h_4$ ) با یک وزن منحصر به فرد به  $z$  متصل است. پس ۴ پارامتر  $w_1, w_2, w_3, w_4$  در اینجا داریم.

• بایاس: طبق صورت سوال، ترمهای بایاس وجود ندارند.

تعداد کل پارامترها:

$$\text{پارامتر} = 7 = 4(\text{برای } w) + 3(\text{برای } v)$$

ب) محاسبه مشتق تابع هزینه نسبت به  $w_i$

برای محاسبه  $\frac{\partial R}{\partial w_i}$  از قاعده زنجیره‌ای استفاده می‌کنیم:

$$\frac{\partial R}{\partial w_i} = \frac{\partial R}{\partial z} \cdot \frac{\partial z}{\partial w_i}$$

۱. مشتق هزینه نسبت به خروجی شبکه  $(z)$ :

$$\frac{\partial R}{\partial z} = \frac{\partial}{\partial z}(y - z)^2 = 2(y - z)(-1) = -2(y - z)$$

۲. مشتق خروجی نسبت به وزن  $w_i$ : با توجه به رابطه  $z = \sum_{k=1}^4 w_k h_k$

$$\frac{\partial z}{\partial w_i} = h_i$$

۳. ترکیب روابط:

$$\frac{\partial R}{\partial w_i} = -2(y - z)h_i$$

ج) فرم برداری رابطه قبل

می‌خواهیم گرادیان  $\frac{\partial R}{\partial \mathbf{w}}$  را محاسبه کنیم که در آن  $\mathbf{w} = [w_1, w_2, w_3, w_4]^T$  است.

اگر بردار خروجی‌های لایه مخفی را  $\mathbf{h} = [h_1, h_2, h_3, h_4]^T$  در نظر بگیریم، با توجه به اینکه عبارت  $-2(y - z)$  یک اسکالر است که در تمام مولفه‌ها ضرب می‌شود:

$$\frac{\partial R}{\partial \mathbf{w}} = -2(y - z)\mathbf{h}$$

د) محاسبه مشتق تابع هزینه نسبت به  $v_j$

این قسمت نیازمند دقت بیشتری است زیرا پارامتر  $v_j$  در محاسبه تمام  $h_i$ ها مشترک است (Weight Sharing). بنابراین تغییر در  $v_j$  روی تمامی  $h_1$  تا  $h_4$  و در نهایت روی  $z$  اثر می‌گذارد. طبق قاعده زنجیره‌ای چند متغیره باید روی تمام مسیرهای ممکن (تمام  $i$ ها) جمع ببندیم:

$$\frac{\partial R}{\partial v_j} = \frac{\partial R}{\partial z} \sum_{i=1}^4 \left( \frac{\partial z}{\partial h_i} \cdot \frac{\partial h_i}{\partial v_j} \right)$$

اجزای رابطه را محاسبه می‌کنیم:

$$۱. \frac{\partial R}{\partial z} = -2(y - z) \text{ (مشابه قسمت ب)}$$

$$۲. \frac{\partial z}{\partial h_i} = w_i$$

۳. محاسبه  $\frac{\partial h_i}{\partial v_j}$ : می‌دانیم  $h_i = s(u_i)$  که در آن  $u_i = \sum_{k=1}^3 v_k x_{i+k-1}$

$$\frac{\partial h_i}{\partial v_j} = \frac{\partial s(u_i)}{\partial u_i} \cdot \frac{\partial u_i}{\partial v_j}$$

$$\frac{\partial h_i}{\partial v_j} = s'(u_i) \cdot x_{i+j-1}$$

(توضیح: ضرب  $v_j$  در عبارت  $u_i$  برابر است با  $x_{i+j-1}$ )

جایگذاری در رابطه کلی:

$$\frac{\partial R}{\partial v_j} = -2(y - z) \sum_{i=1}^4 (w_i \cdot s'(u_i) \cdot x_{i+j-1})$$

از آنجا که مشتق تابع سیگموئید  $s'(x) = s(x)(1 - s(x))$  است و  $h_i = s(u_i)$ ، می‌توانیم بنویسیم  $s'(u_i) = h_i(1 - h_i)$ . فرم نهایی به صورت زیر خواهد بود:

$$\frac{\partial R}{\partial v_j} = -2(y - z) \sum_{i=1}^4 w_i h_i (1 - h_i) x_{i+j-1}$$