

# מבוא לרשתות עצביות - תרגיל 1

## שאלות תיאורטיות

### שאלה 1

#### 1.1

נראה שקונבולוציה היא translation-invariant. הגדרת הקונבולוציה:

$$\{f[k] * g[k]\}[n] = \sum_m f[n-m] g[m]$$

במקרה של הזזה של האות  $f$ :

$$\begin{aligned}\{f[k+t] * g[k]\}[n] &= \sum_m f[n-m+t] g[m] \\ &= \sum_m f[(n+t)-m] g[m] \\ &= \{f[k] * g[k]\}[n+t]\end{aligned}$$

וכך גם במקרה של הזזה של האות השני:

$$\begin{aligned}\{f[k] * g[k+t]\}[n] &= \sum_m f[n-m] g[m+t] \\ &\stackrel{m'=m+t}{=} \sum_{m'} f[(n+t)-m'] g[m'] \\ &= \{f[k] * g[k]\}[n+t]\end{aligned}$$

#### 1.2

עבור אות  $g$  באורך  $N$  (מקבל ערכים באינדקסים 0 עד  $N-1$ ) ופילטר  $f$  באורך  $K \leq N$  נקבל את הקונבולוציה:

$$\{f * g\}[n] = \sum_{m=0}^{K-1} g[n-m] f[m]$$

הסכום מצטמצם ל- $K-1$  איברים של  $f$  השונים מ-0. כעת נתבונן בערכי  $n$  האפשריים. עבור  $n < K-1$  נקבל בסכום איברים של  $g$  עם אינדקס קטן מ-0, ולכן  $n \geq K-1$ . עבור  $n > N-1$  נקבל בסכום איברים של  $g$  עם אינדקס הגדול מ- $N-1$ , ולכן  $n \leq N-1$ . סה"כ:

$$K-1 \leq n \leq N-1$$

$$\Rightarrow \text{length}(\{f * g\}[n]) = N-1 - (K-1) + 1 = N-K+1$$

### 1.3

לפי התשובה של הסעיף הקודם כאשר  $N = K$  נקבל פלט באורך 1. זה הגיוני שכן ישנה רק אפשרות אחת שבה האות והפילטר יחפפו לחלוטין.

## שאלה 2

### 2.1

נסמן את ה-loss ב- $L$ . כמו כן נסמן  $z = f * I + b$ . הנגזרת של  $L$  ביחס ל- $f$ :

$$\frac{\partial L}{\partial f} = \frac{\partial}{\partial f} [F(\text{ReLU}(z))] = F'(\text{ReLU}(z)) \cdot \text{ReLU}'(z) \frac{\partial z}{\partial f}$$

וכן עבור  $b$ :

$$\frac{\partial L}{\partial b} = \frac{\partial}{\partial b} [F(\text{ReLU}(z))] = F'(\text{ReLU}(z)) \cdot \text{ReLU}'(z) \frac{\partial z}{\partial b}$$

ראינו את הנגזרת של ReLU:

$$\text{ReLU}'(x) = \begin{cases} 1 & x \geq 0 \\ 0 & x < 0 \end{cases}$$

מכאן שאם  $z < 0$  הנגזרות לפי  $f, b$  מתאפסות.

### 2.2

אם  $f * I + b$  יוציא ערכים שליליים עבור כל הקלטים שנכניס, אז הגרדיאנט תמיד יהיה שווה לאפס וערכי הפילטר וה-bias ישארו קבועים.

## שאלה 3

### 3.1

נסמן ב- $z$  את תוצאת הקונבולוציה של הפילטר  $f$  על הקלט  $I$ :

$$z = f * I$$

נניח אות חד-מימדי ותוצאת הקונבולוציה כוללת רק נקודות בהם הפילטר  $f$  מוכפל באופן מלא על אות הקלט. נניח ש- $f$  באורך  $K$  ו- $I$  באורך  $N$ . לפי סעיף 1.2 האורך של  $z$  הוא  $N - K + 1$ . מתקיים:

$$z_i = \sum_{j=1}^K W_j I_{i+j-1}$$

כאשר  $W_j$  הם המשקולות של  $f$  עבור  $1 \leq j \leq K$  ו- $z_i$  הם ערכי אות המוצא עבור  $1 \leq i \leq N - K + 1$ . לשם נוחות סימון האינדקסים כתבנו את הקונבולוציה כ-cross-correlation. ואז  $W_j$  הם המשקולות  $f$  לאחר שמבצעים לו היפוך (כלומר  $W_j = f[K - j]$ ). כעת נגזור את  $z$  לפי משקולות  $f$ :

$$\frac{\partial z_i}{\partial W_j} = \frac{\partial}{\partial W_j} \left( \sum_{j=1}^K W_j I_{i+j-1} \right) = I_{i+j-1}$$

קיבלנו שנגזרת שכבת הקונבולוציה היא מטריצה מהצורה הבאה:

$$J_{(N-K+1) \times (K)} = \begin{pmatrix} \frac{\partial z_1}{\partial W_1} & \cdots & \frac{\partial z_1}{\partial W_K} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial z_{N-K+1}}{\partial W_1} & \cdots & \frac{\partial z_{N-K+1}}{\partial W_K} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_1 & \cdots & I_K \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ I_{N-K+1} & \cdots & I_N \end{pmatrix}$$

### 3.2

נסמן את השכבות אחר כך ב- $L(z)$ . כעת נגזור את  $L$  לפי המשקולות של  $f$ , כלומר לפי  $W_j$ :

$$\frac{\partial L}{\partial W_j} = \sum_{i=1}^{N-K+1} \frac{\partial L}{\partial z_i} \frac{\partial z_i}{\partial W_j} = \left( \left( \frac{\partial L}{\partial \mathbf{z}} \right)^T \mathbf{J} \right)_j \Rightarrow \frac{\partial L}{\partial f} = \left( \frac{\partial L}{\partial \mathbf{z}} \right)^T \mathbf{J}$$

ניתן לראות איך בקלות המטריצה מוכפלת בגרדיאנט של השכבה הקודמת בתהליך ה-propagation.

## שאלה 4

### 4.1

כל פילטר הוא בגודל  $5 \times 5 \times 3$  כאשר המימד השלישי נובע מ-3 הערוצים בקלט. מספר הפרמטרים הכולל עבור 96 פילטרים הוא:

$$\# \text{ parameters} = 96 \times \left( 5 \times 5 \times 3 + 1^{\text{bias}} \right) = 7296$$

### 4.2

בשכבת fully connected כל איבר בפלט מחובר לכל איבר בקלט. הקלט והפלט במקרה שלנו הם באותו גודל ולכן מספר הפרמטרים הוא:

$$\# \text{ parameters} = (4 \times 4 \times 256) \left( 4 \times 4 \times 256 + 1^{\text{bias}} \right) = 16781312$$

### 4.3