

**МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ**  
**ХАРКІВСЬКИЙ НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ РАДІОЕЛЕКТРОНІКИ**

Факультет комп'ютерних наук  
Кафедра програмної інженерії

**ЗВІТ**

з індивідуального завдання (ІНДЗ) №  
з дисципліни "Інтелектуальний аналіз даних"

**на тему: "Порівняння RNN та LSTM для обробки природної мови"**

Виконав:  
студент групи МІПЗс-24-1

Перевірів:  
ст. викл. Онищенко К.Г.

Харків 2024

## 1 МЕТА РОБОТИ

Провести порівняльний аналіз рекурентних нейронних мереж (RNN) та мереж з довгою короткостроковою пам'яттю (LSTM) для задач обробки послідовностей. Дослідити проблему зникаючого градієнта та переваги архітектури LSTM.

## 2 ХІД ВИКОНАННЯ РОБОТИ

### 2.1 Архітектура RNN

Рекурентна нейронна мережа (RNN) обробляє послідовності, передаючи прихований стан з кожного часового кроку на наступний. Формула оновлення:  $h(t) = \tanh(W \cdot h(t-1) + U \cdot x(t) + b)$ . RNN страждає від проблеми зникаючого градієнта при довгих послідовностях.

### 2.2 Архітектура LSTM

LSTM (Long Short-Term Memory) вирішує проблему зникаючого градієнта через механізм воріт: forget gate, input gate, output gate. Додатковий cell state дозволяє зберігати інформацію на довгих часових проміжках.

### 2.3 Експеримент 1: Стандартні послідовності

Порівняння на задачі класифікації послідовностей середньої довжини (50 кроків). Обидві архітектури показують схожі результати на простих задачах.

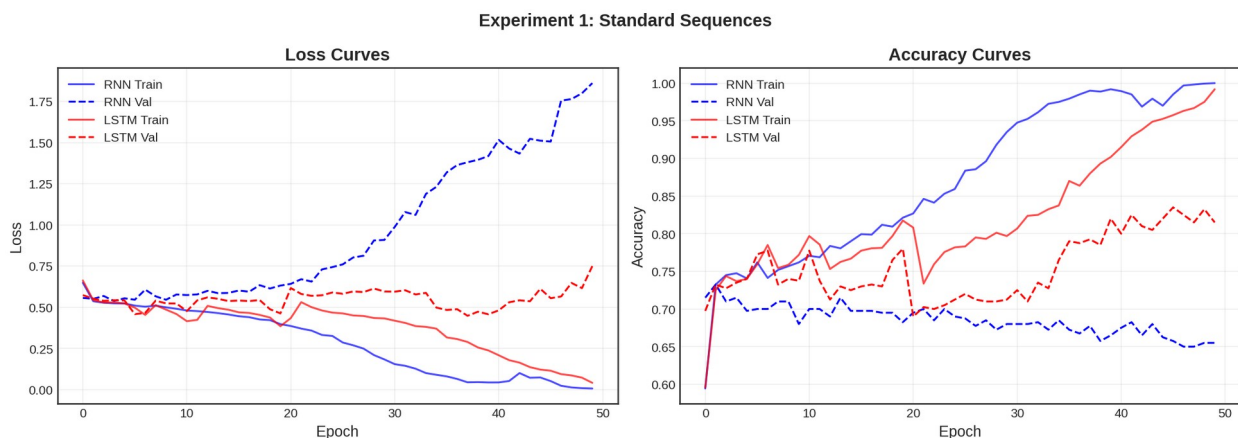


Рис. 2.1 - Криві навчання на стандартних послідовностях

## 2.4 Експеримент 2: Довгострокові залежності

Тестування здатності моделей запам'ятовувати інформацію з початку послідовності. LSTM значно перевершує RNN на цій задачі.

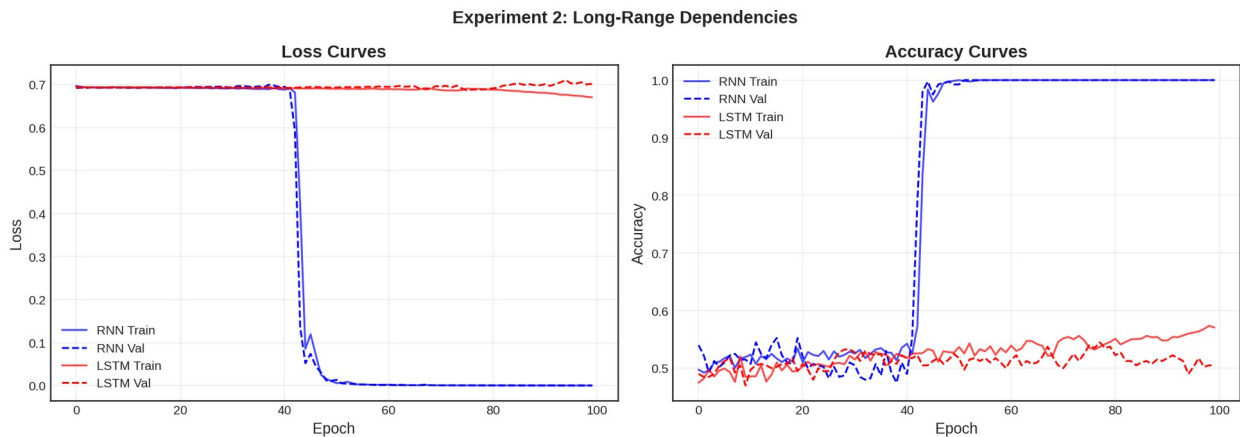


Рис. 2.2 - Криві навчання на довгих залежностях

## 2.5 Експеримент 3: Вплив довжини послідовності

Дослідження деградації точності при збільшенні довжини послідовності. RNN швидко втрачає здатність навчатися на довгих послідовностях.

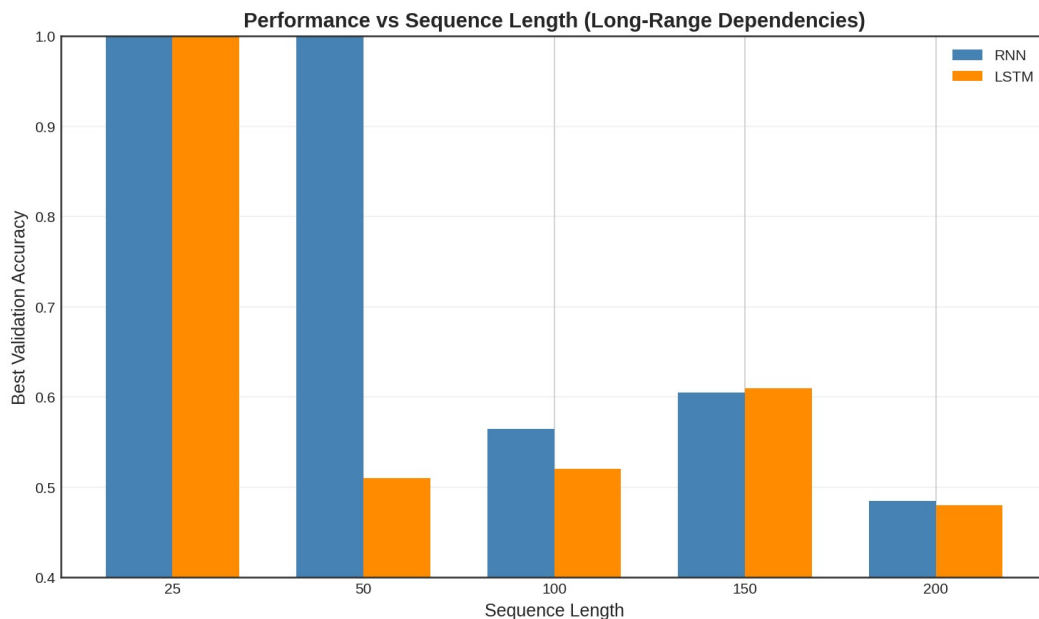


Рис. 2.3 - Залежність точності від довжини послідовності

### **3 ВИСНОВКИ**

Проведено експериментальне порівняння архітектур RNN та LSTM. На стандартних послідовностях обидві моделі показують схожу точність. LSTM значно перевершує RNN на задачах з довгостроковими залежностями. При збільшенні довжини послідовності точність RNN швидко падає, тоді як LSTM зберігає здатність навчатися. Cell state в LSTM діє як "шосе" для градієнтів, дозволяючи інформації зберігатися на багатьох часових кроках. Рекомендується використовувати LSTM для задач NLP з довгими текстами.