

Woche 1: Grundlagen und Statistische Sprachmodelle

Muster in der Sprache entdecken
Vorbereitungsübung (Keine Programmierung erforderlich)

NLP-Kurs 2025 - Studentenversion

Zeit: 30-40 Minuten

Lernziel: Die Grundkonzepte statistischer Sprachmodelle durch praktische Entdeckung verstehen.

Teil 1: Einführung und Motivation (10 Minuten)

Wortvorhersage

Aufgabe 1: Vervollständigen Sie diese Sätze

- a) Die Katze saß auf der _____
- b) Er trinkt seinen Kaffee immer mit _____
- c) Nach dem Regen scheint wieder die _____
- d) Vielen Dank für Ihre _____
- e) Es war einmal vor langer _____

Aufgabe 2: Reflexion

Warum konnten Sie diese Sätze so leicht vervollständigen? Notieren Sie drei Gründe:

- 1. _____
- 2. _____
- 3. _____

Entdeckungsmoment

Sie haben gerade das Grundprinzip von Sprachmodellen demonstriert: **Vorhersage basierend auf Mustern**. Ihr Gehirn hat tausende ähnliche Sätze gesehen und kann daher das wahrscheinlichste nächste Wort vorhersagen.

Alltägliche Anwendungen

Aufgabe 3: Wo begegnen Ihnen Sprachmodelle täglich?

Kreuzen Sie alle zutreffenden Anwendungen an und ergänzen Sie jeweils ein konkretes Beispiel:

- ☐ Smartphone-Tastatur: _____
- ☐ E-Mail-Programme: _____
- ☐ Suchmaschinen: _____
- ☐ Übersetzungsdienste: _____
- ☐ Sprachassistenten: _____
- ☐ Andere: _____

Schätzung: Wie viele Wörter sparen Sie täglich durch Autokorrektur/Vervollständigung? _____ Wörter

Teil 2: Das Zählprinzip (10 Minuten)

Muster zählen

Aufgabe 4: Analysieren Sie diesen kurzen Text

Der Hund läuft. Der Hund bellt. Die Katze läuft. Die Katze schläft. Der Hund schläft.

Zählen Sie die Worthäufigkeiten und füllen Sie die Tabelle aus:

Wortpaar	Häufigkeit	Wahrscheinlichkeit
“Der Hund”	_____	_____
“Die Katze”	_____	_____
“Hund läuft”	_____	_____
“Hund bellt”	_____	_____
“Hund schläft”	_____	_____
“Katze läuft”	_____	_____
“Katze schläft”	_____	_____

Aufgabe 5: Berechnen Sie bedingte Wahrscheinlichkeiten

Basierend auf Ihren Zählungen:

1. $P(\text{läuft} \mid \text{Hund}) =$ _____
2. $P(\text{schläft} \mid \text{Katze}) =$ _____
3. $P(\text{Hund} \mid \text{Der}) =$ _____

Hinweis

Bedingte Wahrscheinlichkeit $P(B \mid A)$ bedeutet: “Wahrscheinlichkeit von B, gegeben dass A bereits eingetreten ist”.

Formel: $P(B \mid A) = \frac{\text{Anzahl(A und B zusammen)}}{\text{Anzahl(A insgesamt)}}$

Teil 3: N-Gramm-Modelle (15 Minuten)

Von Uni- zu Trigrammen

Aufgabe 6: Verstehen Sie den Unterschied

Gegeben sei der Satz: “Der alte Mann ging langsam nach Hause”

Zerlegen Sie den Satz in:

Unigramme (einzelne Wörter):

Bigramme (Wortpaare):

Trigramme (Drei-Wort-Sequenzen):

Aufgabe 7: Welches N ist besser?

Vervollständigen Sie die Sätze basierend auf unterschiedlichen Kontextlängen:

1. **Unigramm** (häufigstes Wort überhaupt): “____”
2. **Bigramm** (nach “Guten”): “Guten ____”
3. **Trigramm** (nach “Ich hätte gerne”): “Ich hätte gerne ____”

Welches Modell liefert die sinnvollste Vorhersage? Warum?

Zum Nachdenken

Kompromiss zwischen Kontext und Datenmenge:

- Mehr Kontext (höheres N) = bessere Vorhersagen
- Mehr Kontext = weniger Trainingsdaten pro Muster
- Typischer Kompromiss: Trigramme oder 4-Gramme

Wahrscheinlichkeiten berechnen

Aufgabe 8: Satzwahrscheinlichkeit

Gegeben seien diese Bigramm-Wahrscheinlichkeiten:

- $P(\text{Katze} \mid \text{Die}) = 0.3$
- $P(\text{schläft} \mid \text{Katze}) = 0.4$
- $P(\text{gerne} \mid \text{schläft}) = 0.6$

Berechnen Sie die Wahrscheinlichkeit des Satzes “Die Katze schläft gerne”:

$$P(\text{Satz}) = P(\text{Die}) \times P(\text{Katze} \mid \text{Die}) \times P(\text{schläft} \mid \text{Katze}) \times P(\text{gerne} \mid \text{schläft})$$

Angenommen $P(\text{Die}) = 0.1$:

$$P(\text{Satz}) = \underline{\hspace{2cm}}$$

Teil 4: Das Problem unbekannter Wörter (5 Minuten)

Zero-Probability-Problem

Aufgabe 9: Was passiert mit neuen Wörtern?

Ihr Modell wurde mit diesen Sätzen trainiert:

- “Die Katze schläft”
- “Der Hund bellt”
- “Die Katze läuft”

Nun erscheint der Satz: “Der **Vogel** singt”

1. Was ist $P(\text{Vogel} \mid \text{Der})$ ohne Smoothing? _____
2. Warum ist das problematisch?

3. **Add-One-Smoothing:** Wir tun so, als hätten wir jedes Wort einmal mehr gesehen.

Original: “Der” \rightarrow Hund (1 \times), Vogel (0 \times)

Mit Smoothing: “Der” \rightarrow Hund (2 \times), Vogel (1 \times)

Neue Wahrscheinlichkeit $P(\text{Vogel} \mid \text{Der}) = \underline{\hspace{2cm}}$

Teil 5: Reflexion und Anwendungen (5 Minuten)

Grenzen von N-Gramm-Modellen

Aufgabe 10: Wo versagen N-Gramme?

Betrachten Sie diesen Satz: “Der Schlüssel zu dem Schrank, der in der Küche steht, _____”

1. Ein Trigramm-Modell sieht nur: “Küche steht ___”. Was würde es vorhersagen?

2. Was sollte tatsächlich folgen (denken Sie an “Der Schlüssel”)?

3. Welches Problem zeigt dies auf?

Zum Nachdenken

Zusammenfassung - Was Sie gelernt haben:

- Sprachmodelle sagen das nächste Wort basierend auf Kontext vorher
- N-Gramm-Modelle zählen Wortmuster und berechnen Wahrscheinlichkeiten
- Höheres N = mehr Kontext, aber weniger Trainingsdaten
- Smoothing löst das Problem unbekannter Wörter
- N-Gramme können keine langen Abhängigkeiten modellieren

Ausblick auf Woche 2: Neuronale Sprachmodelle können diese Limitierungen überwinden!

Bonusaufgabe für Zuhause

Sammeln Sie 10 WhatsApp/SMS-Nachrichten und analysieren Sie:

1. Welche Bigramme kommen am häufigsten vor?
2. Wie oft nutzen Sie die Autokorrektur-Vorschläge?
3. Finden Sie Beispiele, wo die Vorhersage falsch war?

Bringen Sie Ihre Beobachtungen zur nächsten Vorlesung mit!