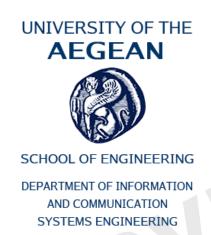
ChatGPT und KI-Apps für Ärzte



4. Sitzung – Effektive ChatGPT-Prompts für Ärzte, Clustering und Genetische Algorithmen

Referent: Prof. Dr. Panagiotis Symeonidis

Associate Professor

http://panagiotissymeonidis.com

psymeon@aegean.gr

Was bedeutet chatGPT?

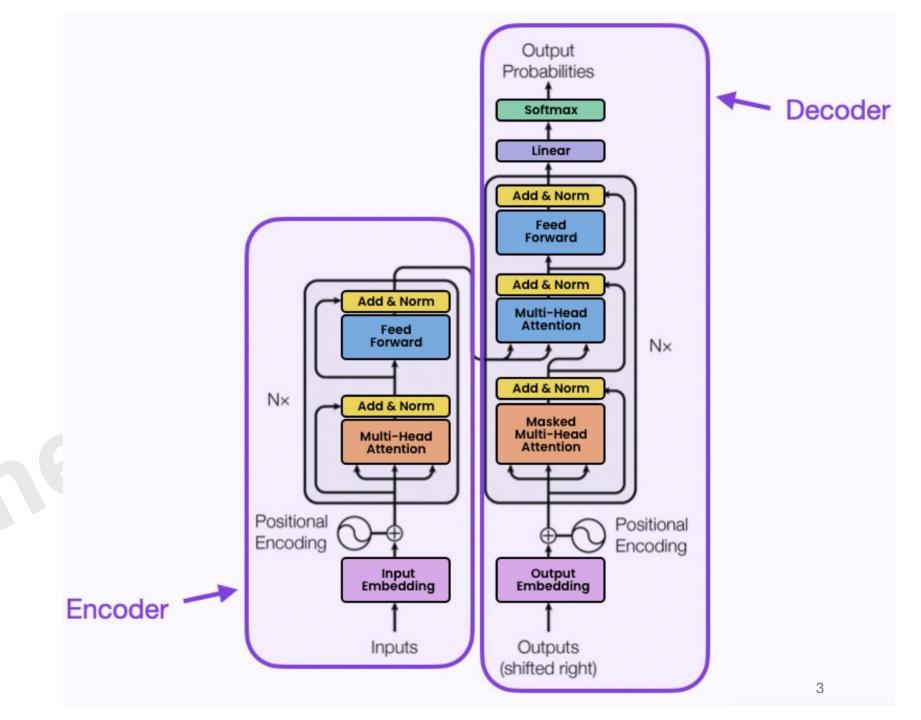
GPT steht für Generative Pre-trained Transformer

Generative, weil es Inhalte erzeugen kann

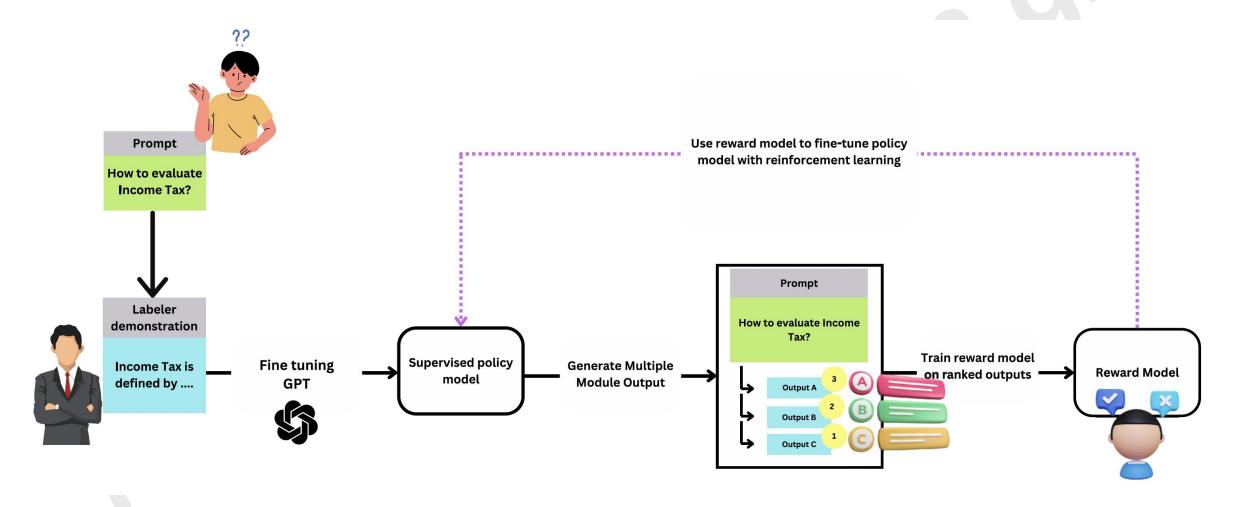
• Pre-trained, weil es auf einem Sprachvorhersagemodell basiert, das offline trainiert wurde.

 Transformer, weil es Word2vec- und Vec2Word-Operationen ausführt.

Transformer Architektur

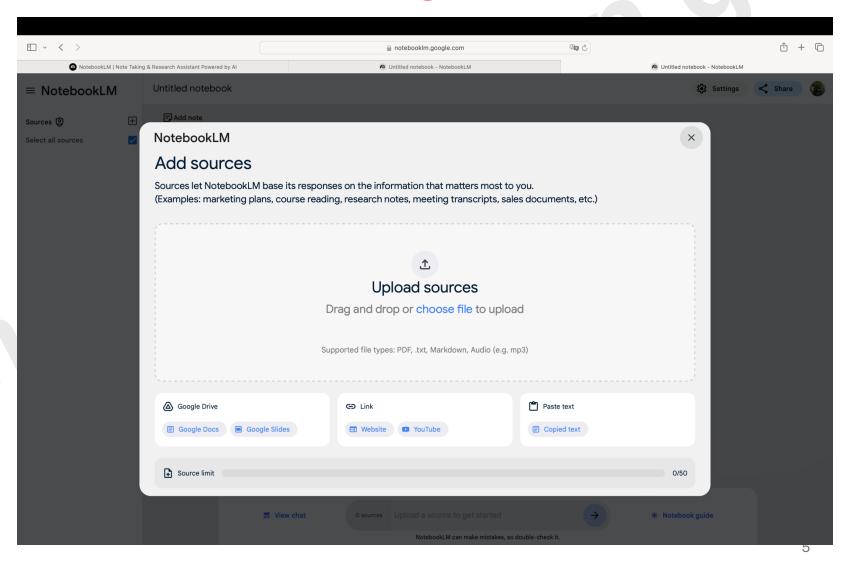


ChatGPT-Trainingsprozess



NotebookLM von Google verwendet RAG -Technologie

Sie laden PDFs hoch, und das System liefert Antworten auf Ihre Fragen aus dem Inhalt der hochgeladenen Dokumente



Start Page

Allgemeine ChatGPT-Abfragen

Θέλω να πάρεις τον ρόλο ενός εκπαιδευτή ιατρών που θα εκπαιδεύσει τους ιατρούς στην χρήση του ChatGPT 4ο. Φτιάξε 10 διαφάνειες για βέλτιστες πρακτικές για κατάλληλα ChatGPT prompts που πρέπει να γνωρίζουν οι ιατροί και τι μπορούν να ζητούν από το ChatGPT 4ο ώστε να βελτιώνουν την παραγωγικότητα τους. Μία από τις 10 διαφάνειες θα μπορούσε να αφορά τον καθορισμό περιορισμών στα ChatGPT prompts. Μια άλλη θα μπορούσε να αφορά τα παιχνίδια ρόλων, κτλ.

🔊 Διαφάνεια 1: Εισαγωγή στο ChatGPT-4 και τη χρήση του στην Ιατρική

- Τι είναι το ChatGPT-4: Ένα εξελιγμένο μοντέλο γλωσσικής επεξεργασίας που χρησιμοποιείται για διάλογο, έρευνα και ανάλυση πληροφοριών.
- Πλεονεκτήματα στη χρήση στην ιατρική: Ταχεία αναζήτηση πληροφοριών, υποστήριξη στη διάγνωση, εκπαίδευση και βελτίωση της παραγωγικότητας.
- Στόχος της εκπαίδευσης: Να μάθετε πώς να αξιοποιείτε το ChatGPT για να εξοικονομείτε χρόνο και να βελτιώνετε τις κλινικές αποφάσεις.

Διαφάνεια 2: Βέλτιστες Πρακτικές νια Σαφή Prompts

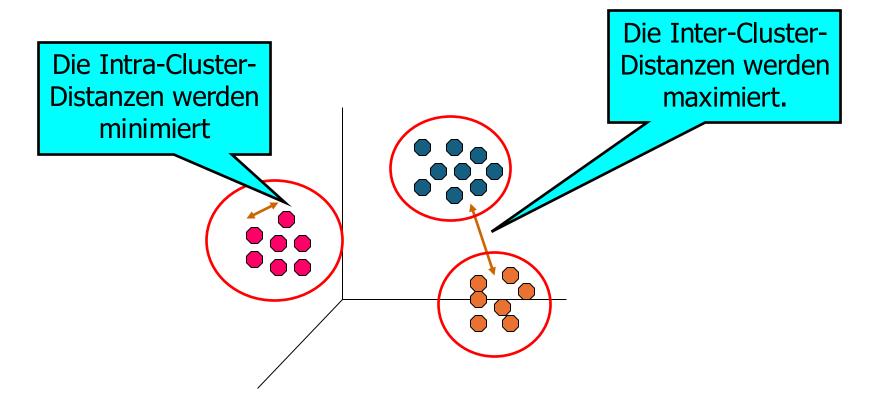
- Δώστε σαφείς οδηγίες: Προσδιορίστε το ερώτημα με σαφήνεια και περιγράψτε τι ακριβώς χρειάζεστε από το ChatGPT.
- Χρήση σύντομων και ακριβών περιγραφών: Αποφύγετε την περιττή πολυπλοκότητα στις ερωτήσεις σας.
- Παραδείγματα:
 - "Ποιες είναι οι πιο πρόσφατες κατι νυτήριες οδηγίες για τη θεραπεία της υπέρτασης;"



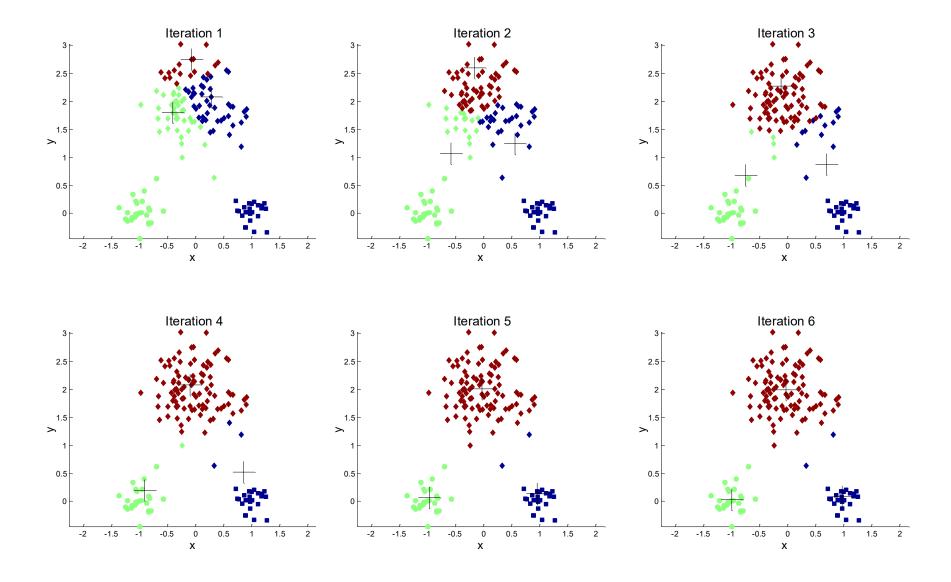


Was ist eine Clusteranalyse?

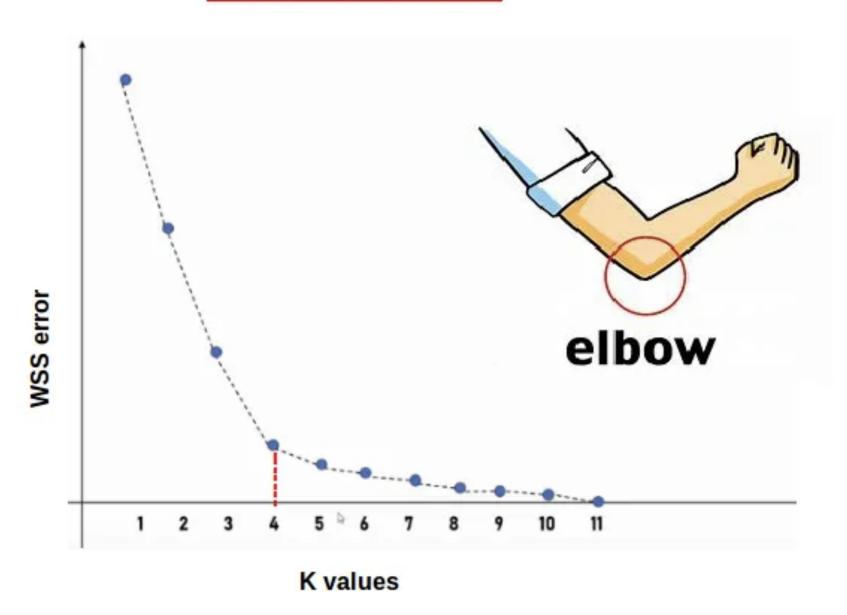
• Gegeben ist eine Menge von Objekten. Diese sollen in Gruppen eingeteilt werden, sodass die Objekte innerhalb einer Gruppe einander ähnlich (oder miteinander verwandt) sind und sich von den Objekten in anderen Gruppen unterscheiden (oder mit ihnen nicht verwandt sind).



Beispiel für K-Means-Clustering



Elbow method

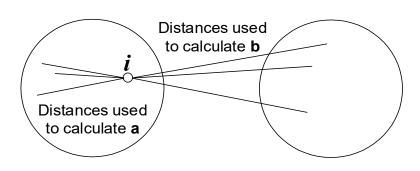


Silhouettenkoeffizient

- Der Silhouettenkoeffizient kombiniert die Konzepte Kohäsion und Separation, sowohl für einzelne Punkte als auch für Cluster und Clusterstrukturen.
- Für einen einzelnen Punkt i
 - a berechnen = durchschnittlicher Abstand von i zu den Punkten im eigenen Cluster
 - **b** berechnen = Minimum der durchschnittlichen Abstände von **i** zu den Punkten aller anderen
 - Der Silhouettenkoeffizient für einen Punkt wird dann berechnet als:

$$s = (b - a) / max(a, b)$$

- Wert kann zwischen -1 und 1 variieren
- Typischerweise im Bereich zwischen 0 und 1
- Je näher an 1, desto besser



For n_clusters = 2 The average silhouette_score is : 0.9419743880621418 For n_clusters = 3 The average silhouette_score is : 0.8925568467675032 For n_clusters = 4 The average silhouette_score is : 0.8854468255579183 For n clusters = 5 The average silhouette score is: 0.8859344049988384 For n_clusters = 6 The average silhouette_score is: 0.896222949688388 For n_clusters = 7 The average silhouette_score is : 0.9531228433846561 For n_clusters = 8 The average silhouette_score is : 0.9882303235394505 For n_clusters = 9 The average silhouette_score is: 0.9942722572401562 For n_clusters = 10 The average silhouette_score is : 0.9860105575225317 For n_clusters = 11 The average silhouette_score is : 0.9999999922837097 For n_clusters = 12 The average silhouette_score is : 0.906560275971653

Cluster 0: Current Smokers with Moderate Health Risks

- Age: Approximately 44 years
- **Hypertension**: Low prevalence (7.95%)
- **Heart Disease**: Very low prevalence (3.34%)
- **BMI**: Around 28.4
- HbA1c Level: Around 5.54
- Blood Glucose Level: Around 139.5
- **Diabetes**: Low prevalence (9.85%)
- Smoking History: All individuals are current smokers

Cluster 1: Non-smokers with Low Health Risks

- Age: Approximately 42 years
- **Hypertension**: Very low prevalence (0%)
- Heart Disease: Very low prevalence (0%)
- **BMI**: Around 27.8
- HbA1c Level: Around 5.51
- Blood Glucose Level: Around 137.2
- **Diabetes**: Low prevalence (7.23%)
- Smoking History: Majority never smoked (77.41%), with some having a history of smoking

•Cluster 2: Younger Individuals with Minimal Health Issues

- Age: Approximately 32 years
- Hypertension: Very low prevalence (0%)
- Heart Disease: Very low prevalence (0%)
- **BMI**: Around 25.1
- HbA1c Level: Around 5.45
- Blood Glucose Level: Around 134.6
- Diabetes: Very low prevalence (3.04%)
- **Smoking History**: Majority have no information on smoking history (100%)

Cluster 3: Former Smokers with Moderate to High Health Risks

- Age: Approximately 57 years
- **Hypertension**: Higher prevalence (12.25%)
- Heart Disease: Moderate prevalence (7.53%)
- **BMI**: Around 29.6
- HbA1c Level: Around 5.64
- Blood Glucose Level: Around 142.9
- **Diabetes**: Higher prevalence (16.32%)
- Smoking History: All individuals are former smokers

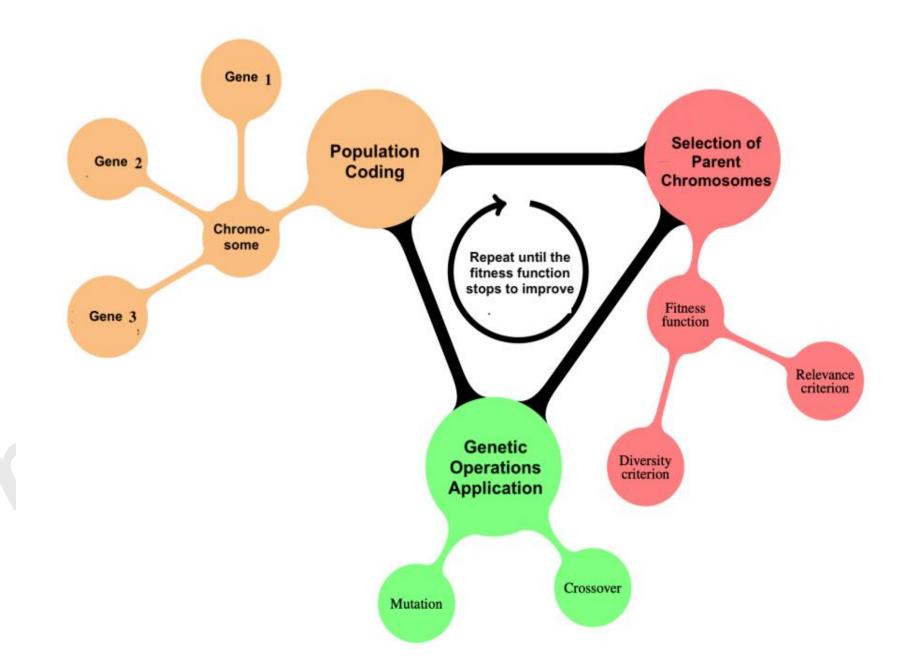
• Cluster 4: Older Individuals with High Health Risks

- Age: Approximately 64 years
- Hypertension: Very high prevalence (73.51%)
- Heart Disease: High prevalence (38.43%)
- **BMI**: Around 30.3
- HbA1c Level: Around 5.83
- Blood Glucose Level: Around 150.2
- Diabetes: Higher prevalence (28.29%)
- Smoking History: Mixed smoking history with a significant proportion never smoked (52.09%) and some having a history of smoking

Genetische Algorithmen

- Die genetischen Algorithmen nutzen wichtige Mechanismen der natürlichen Funktionen von Organismen
 - Selektion,
 - Crossover (Kreuzung),
 - Mutation
- Genetische Algorithmen folgen einem Suchprozess nach der optimalen Lösung, der durch eine Fitnessfunktion gesteuert wird, welche eine große Anzahl unterschiedlicher möglicher Lösungen bewertet.

Architektur eines genetischen Algorithmus



Algorithm 4 Optimizing the neighborhood of the nearest users.

Input:

 $U = \{u_1, u_2, ..., u_n\}$: the set of users.

 u_0 : the target user.

m: a predefined maximum number of generations to be generated.

f : the size of the initial population.

Output:

Genetische Algorithmen

 N_0 : the optimal neighborhood of user u_0 or else the optimal chromosome.

1: population \leftarrow Creating a random population (size = f)

2: **While** the number of generations g < m **do**

descendants ← applySelectionOperator(population)

descendants ← applyCrossoverOperator(descendants)

Parent Selection

Crossover

Mutation

 $descendants \leftarrow applyMutationOperator(descendants)$

Population \leftarrow descendants \cup Population

$$g \leftarrow g+1$$

3: end_while

4: N_0 ← Select_best_neighborhood (population) {based on their Fitness score}