

GPT und Co für PPC Use Cases: Von der Idee zum automatisierten Prozess

Praxisbeispiel DOUGLAS



Stefan Neefischer

Co-Founder - Sealyzer GmbH

 Stefan-Neefischer

Scan For LinkedIn Profile



PEMAVOR

PERFORMANCE MARKETING SOFTWARE

Bevor wir mit AI starten: Ausgangssituation bei DOUGLAS

Douglas ist in 27 europäischen Ländern aktiv.



DOUGLAS

Weitere Marken der
Douglas Group



NICHE-BEAUTY.COM

NOCIBÉ

parfumdreams

>4 Mrd €
Umsatz

- Was machen wir bei Douglas? Wir sind seit über 8 Jahren bei DOUGLAS und lösen PPC Probleme mit Technologie.
- Wir wollen einen Case wie wir **AI bei DOUGLAS sinnvoll einsetzen können!**
- Case für inkrementelles Wachstum wünschenswert (vs. Data Analytics Themen).
- Eine mögliche Lösung muss skalierbar sein über die verschiedenen Marken und Märkte.

Konkretisierung: Welches Problem wollen wir mit AI lösen?



Wachstumspotenzial



Search Terms

Generische

Kategorie

Problem
Bezogene

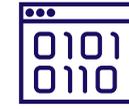
Generische / Kategorie/ Problem Bezogene Search Terms in spezifische Account Strukturen überführen

Die Kategorien in den Douglas Stammdaten unterscheiden sich von der Art und Weise wie die Kunden suchen.

Ziel



Anzeigen Text



Landingpage

Baue für diese Keywords den perfekt passenden Anzeigen Text und schicke den Kunden auf die relevanteste Landingpage

- Google liebt überdurchschnittliche CTRs.
- Google mag es wenn die Landingpage zum Keyword passt und der Besucher nicht gleich wieder in die Suchergebnisse zurück springt.
- Douglas freut sich über hohe Quality Scores und hohe Conversion Rates weil man maximal relevant ist.

Teile und Herrsche: Wie können wir unser Hauptproblem in Teilprobleme zerlegen?



Problem

#1

#2

#3

#4

Wie können wir aus mehreren GigaByte an Search Terms die relevanten Keywords identifizieren?

Was ist die beste Landingpage für das jeweilige Keyword?

Wie bekommen wir einen relevanten Anzeigentext?

Wie orchestrieren wir den gesamten Prozess?



Lösungsansatz #1: Wie können wir aus mehreren GigaByte an Search Terms die relevanten Keywords identifizieren?

- Kein "AI" Problem!
- "Mini-Suchmaschine" auf Produktdaten-Feed: Generischen Keywords liefern viele verschiedene Produkte und Brands als Ergebnis.
- Google Cloud Function (Microservice) in Python: Verarbeitung von großen Datenmengen in sehr kurzer Zeit möglich. Sehr kosteneffizient.
- Mache weiter im Prozess mit Search Terms für die es mehrere Brands und Produkte im Datenfeed gibt.
- Die Liste mit möglichen Keywords hat sich drastisch reduziert und passt bereits in ein Google Sheet.

query_term	found_brands	found_products	found_brands_title	found_products_title
highlighter palette	4	7	2	2
lippenöl	29	107	22	76
lip plump	2	2	1	1
cushion foundation	9	65	5	17
lipliner	92	938	84	853
mini mascara	6	9	3	6
eau de parfum herren	7	8	7	8
face palette	11	23	9	17
lippenstift	153	3714	10	93
concealer	142	2301	127	1869
fixing spray	47	122	45	119

Lösungsansatz #2: Was ist die beste Landingpage für das jeweilige Keyword?

- Kein "AI" Problem!
- Google Custom Search Engine (CSE) löst das Problem für uns (Google Suche innerhalb der eigenen Website).
- 100 API Calls pro Tag sind "free". 1000 API Calls kosten \$5.

query_term	cse_landingpage_link	cse_landingpage_keyword_in_slug	cse_landingpage_keyword_in_title	cse_landingpage_keyword_in_snippet
highlighter palette	https://www.douglas.at/de/c/make-up/teint/highlighter/030106	FALSE	FALSE	FALSE
lippenöl	https://www.douglas.at/de/c/gesicht/lippenpflege/lippenoel/120805	FALSE	TRUE	TRUE
lip plump	https://www.douglas.at/de/c/make-up/lippen/lip-plumper/030207	TRUE	TRUE	FALSE
cushion foundation	https://www.douglas.at/de/c/make-up/make-up-produkte/cushion-foundation/99200436	TRUE	TRUE	TRUE
lipliner	https://www.douglas.at/de/c/make-up/lippen/lipliner/030203	TRUE	TRUE	TRUE
mini mascara	https://www.douglas.at/de/c/make-up/augenbrauen/sets-paletten/030906	FALSE	FALSE	FALSE
eau de parfum herren	https://www.douglas.at/de/c/parfum/herrenduefte/parfum/010205	FALSE	FALSE	FALSE
face palette	https://www.douglas.at/de/c/make-up/teint/sets-paletten/030107	FALSE	FALSE	TRUE
lippenstift	https://www.douglas.at/de/c/make-up/lippen/lippenstifte/030201	TRUE	TRUE	TRUE
concealer	https://www.douglas.at/de/c/make-up/teint/concealer/030101	TRUE	TRUE	TRUE
fixing spray	https://www.douglas.at/de/c/make-up/teint/fixing-spray-fixierpuder/030115	TRUE	TRUE	TRUE

Lösungsansatz #3: Wie bekommen wir einen relevanten Anzeigentext?

- **AI / LLM for the win! (endlich)**
- Aber: Damit der Text auch wirklich relevant ist müssen wir unser eigenes Wissen mit einbringen!
 - Top Brands für das jeweilige Keyword (gewichtet nach reviews)
 - Gefundene Brands aus dem Google Autosuggest für das jeweilige Keyword
 - Beschreibungen der Top 3 Produkte für das jeweilige Keyword
 - Website Content der Ziel URL
- Open AI Assistant für die Erstellung von Responsive Search Ads. **RAG** (Retrieval augmented generation) mit dem Domänenwissen pro Keyword. Wir verwenden das LLM nur als Schreibassistent.
- Was kostet die Generierung von 1000 Responsive Search Ads mit Open AI Modellen?
 - ➔ <https://www.pemavor.com/solution/ai-ad-copy-cost-calculator/>

Model	Tokens 100 Tokens ~75 Wörter			Cost		
	Input	Output	Total	Input	Output	Total
gpt-3.5-turbo-0125	4.510.000	228.000	4.738.000	\$ 2,26	\$ 0,34	\$ 2,59
gpt-4	4.510.000	228.000	4.738.000	\$ 135,30	\$ 13,59	\$ 148,89
gpt-4-turbo	4.510.000	228.000	4.738.000	\$ 45,10	\$ 6,78	\$ 51,88
gpt-4o	4.000.000	215.000	4.215.000	\$ 10,00	\$ 2,13	\$ 12,13
gpt-4o-mini	4.000.000	215.000	4.215.000	\$ 0,60	\$ 0,13	\$ 0,73

RAG / custom knowledge Generated Ad Copies



Scan For Calculator

Lösungsansatz #4: Wie orchestrieren wir den gesamten Prozess?

Pipedream als Low Code Lösung um den kompletten Workflow abzubilden und die Lösungsbausteine zu verknüpfen

The screenshot shows a Pipedream workflow titled "Create Adscopy with OpenAI" (version v689, disabled). The workflow consists of the following steps:

- trigger**: Every 30 seconds
- campaign_adgroup_wr**: python3.12
- urls_to_content_scrape**: python3.12
- content_scrape_api**: python3.12
- empty_content_descr...**: python3.12
- write_adcopy_openai**: python3.12

The right-hand side of the interface shows the configuration and code for the "content_scrape" step. The code is as follows:

```
CONFIGURATION
Add Props
+ Add an App
+ Add a Data Store

CODE
1 import pandas as pds
2 import gspread
3 import json
4 import os
5
6 from datetime import datetime
7 from dateutil.relativedelta import relativedelta
8 from gspread_dataframe import set_with_dataframe
9 from google.oauth2 import service_account
10
11 # Function to read URLs and customer IDs from Google Sheets
12 def fetch_urls_from_sheets(client, sheet_key):
13
14     # Open the Google Sheet
15     read_sheet = client.open_by_key(sheet_key)
16
17     # Filter worksheets that end with "AdGroup & Campaign"
18     worksheets = [ws for ws in read_sheet.worksheets() if ws.title.end
19
20     # List to store all URLs and customer IDs
21     data = []
22
23     # Iterate over the worksheets
24     for ws in worksheets:
25         # Extract customer ID from the sheet name
26         sheet_title = ws.title
27         if 'Filtered_' in sheet_title:
28             customer_id = sheet_title.split('Filtered_')[1].split(' ')
29         else:
```

- "Prozess-Start über Trigger: z.B. es gibt neue Zeilen in einem Google Sheet
- Viele vordefinierte Schnittstellen zu bekannten APIs/Services: Google Sheets, Slack, MS Teams, ClickUp, Asana, Jira
- Python Custom Code in Workflows
- Custom Google Cloud Functions (Python) werden über Rest APIs angesprochen
- Export als Google Ads Bulk Upload CSV in ein Google Sheet

Key Takeaways

- Versuche in einem AI Projekt so lange wie möglich ohne AI auszukommen
- Die Qualität des Outputs steigt extrem an wenn man das “große Problem” in mehrere kleinere Probleme zerlegt die separat gelöst werden (z.B. Microservices mit genau einer Aufgabe, eigene Open AI Assistants für Ad Copies, Landing Pages, ...)
- RAG Design Pattern macht LLMs zu “dummen” Schreib-Assistenten die das eigene Domänen-Wissen in Worte packen. Das spart Kosten und reduziert blödsinnigen Output.
 - ➔ <https://www.pemavor.com/solution/ai-ad-copy-cost-calculator/>
- Low Code Workflow Lösungen wie Pipedream reduzieren den Implementierungsaufwand drastisch und können auch ohne Dev Ressourcen auskommen.



Scan For Calculator