Prognose des kurzfristigen Wasserbedarfs: ein wichtiges Werkzeug für den Betrieb

Dr. Martin Wagner, Tobias Martin

DVGW Technologiezentrum Wasser

Karlsruhe-Hagsfeld

- Geschäftsleitung
- Wasserversorgung
- Wasserchemie
- Wassermikrobiologie
- Finanzen, Personal, Infrastruktur

Karlsruhe Durlacher Wald

- Prüfstelle Wasser

Dresden

- Wasserverteilung

DVGW Technologiezentrum Wasser

Stand: 07.02.2022

Wasserverteilung

- Planung und Betrieb von Netzen, um Verkeimungen zu vermeiden
- Optimierte Spülkonzepte und Betriebsstrategien für Netze, um Braunwasser nachhaltig zu beseitigen und vermeiden
- Leistungsfähigkeit von Korrosionsinhibitoren
- Spülverfahren für Trinkwasserleitungen
- Rehabilitationsmaßnahmen
- Optimierung der Netzstruktur

Exkurs: Maschinelles Lernen und künstliche Intelligenz

Mythen und Wahrheiten

Terminologie

Machine Learning - künstliche Intelligenz

Langjährige Forschungsfelder im Bereich Mathematik,
Datenwissenschaften und Informatik

- Jedoch: Begriffe werden „inflationär“ benutzt
 - Wo immer auch etwas berechnet wird, wird der Begriff „Machine Learning“ verwendet
 - Universale Lösung für Alles

Terminologie

- Machine Learning = datengetrieben („selbstlernend“)
- Big Data: **4V** – Volume, Velocity, Variety, Value

Perfekt sprechende Computer

Der Google Assistant ruft im Restaurant an –
und keiner merkt es

Anwendungen

Smartphones:

- Vorschläge Wort-/Satzvervollständigung
- Extraktion Text aus Bildern

Perfekt sprechende Computer

Der Google Assistant ruft im Restaurant an – und keiner merkt es

Webanwendungen

- Übersetzungen (DeepL, Google Translate)
- Bildgeneratoren
- Chat-Bots
- Produktempfehlungen (Amazon, Instagram, ...)

Weitere Anwendungen

- Gesichtserkennung
- Spam-Filter
- Betrugserkennung (Kreditkartenmissbrauch)
- Medizin

Überwachtes Lernen

- **Ziel:** Darstellung einer oder mehrerer Zielgrößen basierend auf unabhängigen Faktoren.

Klassifikation

Regression

Zielgröße bekannt

- **Methoden**

Uni-/Multivariate
Regression

$$y = ax + b$$

Neurale Netze

Entscheidungsbäume

Unüberwachtes Lernen

- **Ziel:** Finden von zugrunde liegenden Strukturen, Visualisierung hochdimensionaler Daten. Keine Zielgröße vorhanden.

Zielgröße unbekannt

- **Methoden**

Clustering

Dimensionsreduktion

Event/Anomaly Detection

0.2152	0.2029	0.5897	0.7952
0.8695	0.0642	0.9790	0.0256
0.4909	1.9453	0.6548	0.7052
0.2293	0.8640	0.8661	0.3919
0.5911	0.2086	0.1198	0.8971
0.0705	0.3238	0.8296	0.7671
0.6311	0.6265	0.1958	0.8070
0.8121	0.3203	0.1184	0.8849
0.2388	0.8048	0.6022	0.5166
0.2688	0.5129	-1.2340	0.0006

Bestärkendes Lernen

- „Agent“, der auf Basis von Informationen aus seiner Umwelt **Entscheidungen** trifft
- Prinzip „Kindererziehung“ (ja, nein, gut, schlecht)
- Rasante Fortschritte (DeepMind) – Beispiel Brettspiel „Go“

„Learning und Deep Learning“

- Künstliche Intelligenz ist ein Teilbereich des maschinellen Lernens
- „Deep Learning“ steht für die Verwendung von großen neuronalen Netzen

Entwicklungen der letzten 10 Jahre:

- 200x: Handschriftenerkennung & Deep Learning
- 2012: ImageNet-Wettbewerb & AlexNet & GPU
- 2016: AlphaGo
- 2019: AlphaFold (Proteinstruktur)
 - 98 Teams: 25/43; 3/43
- 2020: GPT-3
- November 2022: ChatGPT (Microsoft)
- Februar 2023: Bard (Google)

0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0 0
1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1
2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2 2
3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3
4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4 4
5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5 5
6 6 6 6 6 6 6 6 6 6 6 6 6 6 6
7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7 7
8 8 8 8 8 8 8 8 8 8 8 8 8 8 8
9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9 9

GPT-3

- Generative Pre-trained Transformer (GPT), NLP-Modell
- Bisher: Stimmungsanalyse von Texten, Bewertung von Filmen (überwachtes Lernen)
- GPT: unüberwachtes Training, anschließend Training für bestimmte Aufgabe mit sehr wenigen Samples
- Skills: Schreiben von Texten, SQL-Abfragen, Quellcode

Build Keras Models

Build a model to classify images into 5 groups. The dataset has 25000 images, with an input shape of 500x500.

Generate Model

```
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Conv2D, MaxPooling2D,
Dropout, Flatten, Dense, Activation,
```

Q: woman smiling mysteriously

A: Mona Lisa
Leonardo Da Vinci

Q: giant waves crashing over boats

A: The Great Wave Off
Kanagawa
Hokusai

Q: dogs playing cards in a back room

A: A Friend In Need -
Cassius Marcellus
Coolidge

Describe a layout.

Just describe any layout you want, and it'll try to render below!

a button that looks like a watermelon

Generate

```
<button style={{backgroundColor: 'pink', border: '2px solid green', borderRadius: '50%', padding: 20, width: 100, height: 100}}>Watermelon</button>
```

... soweit so gut zum Exkurs... aber was ist mit der Wasserwirtschaft?

... Machine Learning in der Wasserwirtschaft?

Wasserwirtschaft = kritische Infrastruktur = konservativ

Aktuelle Anwendungen

Wasserverfügbarkeitsprognose

Wasserbedarfsprognose

Wasserverluste

Überwachung Wasserqualität

Predictive Maintenance

Aufbereitung

Social Media Auswertung

... soweit so gut zum Exkurs... aber was ist mit der Wasserwirtschaft?

... Machine Learning in der Wasserwirtschaft?

Wasserwirtschaft = kritische Infrastruktur = konservativ

Aktuelle Anwendungen

Wasserverfügbarkeitsprognose

Wasserverluste

Predictive Maintenance

Social Media Auswertung

Wasserbedarfsprognose

Überwachung Wasserqualität

Aufbereitung

Wasserbedarfsprognose

Warum Prognosen?

Kurzfristige Prognosen

- Trinkwasserproduktion (Vergleichmäßigung Betrieb)
- Behälter- und Pumpenmanagement
- Klimawandel & Spitzenbedarf
- Asset Management (Behälterspülungen)
- Wasserbilanz → Anomaliedetektion
- Wasserdargebot (Entnahmerecht)

Treiber: Schere zwischen Grund- und Spitzenlast

Mittel- und langfristige Prognosen

- Strategische Entwicklung, Planung, Dimensionierung
- Wasserdargebot (Entnahmerecht)

Wasserbedarf (Referenzprojekte)

- Forschungsprojekte zum Thema Wasserbedarf

Wasserbedarfsprognose

- Voraussetzung für die Prognose des Wasserbedarfs ist das **Verständnis** über den bisherigen Wasserbedarf
- Erster Schritt ist die **Charakterisierung des Wasserverbrauchs**

Analyse zeitaufgelöster Ganglinien

- Erfassung typischer Verbrauchsmuster
- Erfassung Anomalien
 - Eigenbedarf
 - Löschwasser
 - Nicht erklärbare Verbräuche
- Bilanzierung aller Komponenten

>>> Beispiel für unüberwachtes Lernen

Datengrundlage

- Einspeisung in zwei Zonen in einer Auflösung von 30 Sekunden
- Zeitraum von zwei Jahren (2017 & 2018)

Methodik

- Mustererkennung
 - Identifizierung
- typischer
Tagesprofile

Ergebnis Zustandsanalyse

- Visualisierung des Verbrauchsverhaltens **einer Zone**
- einfacher Vergleich des Verbrauchsverhaltens **verschiedener Zonen** möglich

■ Verbrauchstyp 1 (Werktag)

■ Verbrauchstyp 2 (Wochenende/Feiertag)

■ TZW

Detektion von Anomalien

Nacht-Anomalie

Basislinien-Anomalie

Tages-Anomalie

Profil-Anomalie

Ergebnis

Einspeisung

Normalverbrauch = in Rechnung gestellt

Basislinie = {
Leckage
Normaler Nachtverbrauch

Tages-Anomalie = {
kurzfristige Leckagen
in Rechnung gestellt (Bewässerung)
Eigenbedarf, Löschwasser, etc.

Nacht-Anomalie = {
kurzfristige Leckagen
in Rechnung gestellt (Bewässerung)
Eigenbedarf, Löschwasser, etc.

Wasserbedarfsprognose

- Nach Charakterisierung erfolgt die Erstellung eines
Prognosemodells

Entwicklungen am TZW

Produktentwicklung

- 24/7-Service für WVU
- Bedarfsprognose für die kommenden 14 Tage
- Vergleichbar mit einer [Wetter-App](#)
- Prognose des Wasserbedarfs in Form von
 - Tageswerten oder
 - Stundenwerten
- Prognose für
 - Gemeinde
 - einzelne Zonen

Innovation TZW

- Wasserbedarfsprognose basiert auf künstlicher Intelligenz
- Anwendung von
 - State of the Art Technologien aus dem Bereich des maschinellen Lernens und künstlicher Intelligenz
 - Frei verfügbarer Datenquellen

Innovation TZW

- Unterschied zu vergleichbaren Produkten:
 - Prognose = $f(\text{Wetter, ...}, \text{aktuelle Verbrauchsdaten})$
 - Prognose = $f(\text{Wetter, ...})$ ← Prognose erfolgt ohne Live-Daten WVU

Anwendungsbeispiel

Praxisanwendung bei einem
Wasserversorgungsunternehmen

Anwendungsbeispiel

Städtisches Wasserversorgungsunternehmen (ca. ½ Million Einwohner)

- Prognose des Wasserbedarfs
- Tägliche Prognose um 04:00 Uhr in der Nacht
- Prognosehorizont: kommende 10 Tage
- Prognose des Bedarfs für zwei Zonen
- Prognose von Tageswerten

Testphase

- Reporting per E-Mail
- csv- und html-Bericht

Anwendungsbeispiel

Ergebnisse (rechts: Auszug aus html-Bericht)

- Prognose des
 - Täglichen Wasserbedarfs in m³/d
 - Angabe Unsicherheit in m³/d
- Quellen von Unsicherheit
 - Modellfehler
 - Unsicherheit in Eingangsdaten (z. B. Unsicherheit in Wetterprognosen)

TZW Wasserbedarfsprognose

Prognose vom 2021-11-01 04:01:00

Bedarf

	Gesamtwasserbedarf in m3/d	Eigenwasserbedarf in m3/d	Fremdwasserbedarf in m3/d
vorhergesagter Tag			
2021-11-02	96981	76188	21060
2021-11-03	97458	76281	21284
2021-11-04	97556	76327	21286

Anwendungsbeispiel

Anwendung von zwei Modellen

- Modell **ohne Berücksichtigung** des Vortagesverbrauchs
 - Prognosen werden unabhängig vom WVU erstellt
 - Kein ständiger Datenaustausch (Übermittlung Vortagesverbrauch an TZW) notwendig
- Modell **mit Berücksichtigung** des Vortagesverbrauchs
 - Für Erstellung der Prognose muss täglich der Vortagesverbrauch des WVU an das TZW übermittelt werden
- **Zielstellung:** Vergleich der Prognosegenauigkeit zwischen beiden Ansätzen (mit/ohne Berücksichtigung Vortagesverbrauch)

Anwendungsbeispiele

Testphase mit einem WVU (ca. 1/2 Million Einwohner)

- Vergleich beobachtet/prognostiziert im **Juli 2022, Fremdwasserzone**

Prognose

- so einfach wie Abruf
Wettervorhersage
- Prognosen ohne
Verwendung von
Vortageswerten
- Fehler: 4,8 %

Anwendungsbeispiele

Testphase mit einem WVU (ca. 1/2 Million Einwohner)

- Vergleich beobachtet/prognostiziert im **Juli 2022, Gesamtbedarf**

Prognose

- so einfach wie Abruf
Wettervorhersage
- Prognosen ohne
Verwendung von
Vortageswerten
- Fehler: 4,6 %

Anwendungsbeispiele

Identifikation von Anomalien/Fehler durch Prognosen

- Prognose dient auch zur Korrektur der internen Wasserbilanz bzw. deren Plausibilisierung
- Im Nov./Dez. 2021 wurde die Wasserbilanz 3x vom WVU falsch berechnet (Zuweisung Eigen- und Fremdwasserbedarf)

Wasserbedarfsprognose

- Aber: Prognose allein ist nicht ausreichend
- Die Prognose dient der Entscheidungsfindung für den Betrieb von Anlagen
- Die Ergebnisse eines Modells müssen nachvollziehbar, erklärbar und vertrauenswürdig sein um akzeptiert zu werden.

- TZW-Prognosemodelle sind transparent
- Ausgabe der Faktoren, die für eine Bedarfsveränderung ausschlaggebend sind.

Erklärbarkeit

Erklärende Modelle:

1. Welche Faktoren sind im Allgemeinen für den Bedarf des Versorgungsgebietes wichtig?
2. Welche Faktoren sind für die **Änderung** des Bedarfs verantwortlich?

Erklärbarkeit

Vergleich einzelner Tage

Frage: Warum erfolgt eine Reduktion des Bedarfs von 100.000 m³/d am 05.06. auf 80.000 m³/d am 08.06.?

Erklärbarkeit

Vergleich einzelner Tage

Antwort: Treiber sind die Temperatur (fallend) und der Wechsel von Werktag auf Wochenende.

Erklärbarkeit

Vergleich verschiedener Zeiträume

Frage: Warum gibt es Unterschiede zwischen Januar und Februar?

Erklärbarkeit

Vergleich verschiedener Zeiträume

Antwort: Treiber sind Schulferien (Winterferien im Februar) und Feiertage (Neujahr).

Robustheit des Systems

Betrieb muss auch **ohne vollständige Eingangsdaten** gewährleistet sein.

Robustheit des Systems

Betrieb muss auch **ohne vollständige Eingangsdaten** gewährleistet sein.

Szenarien:

- Ausfall einzelner Sensoren an einer Wetterstation
- Ausfall einer vollständigen Wetterstation (Unwetter)
- fehlende Informationen über z. B. Feiertage, etc.

Robustheit des Systems

Betrieb muss auch **ohne vollständige Eingangsdaten** gewährleistet sein.

Szenarien:

- Ausfall einzelner Sensoren an einer Wetterstation
- Ausfall einer vollständigen Wetterstation (Unwetter)
- fehlende Informationen über z. B. Feiertage, etc.

Gegenmaßnahmen:

- Wetterstationen: Nutze Daten der nächstgelegenen Station
- sonstige Daten: Nutze letzte bekannte Daten
- Berechnung Unsicherheit/Vertrauensintervall

Umsetzung der Wasserbedarfsprognose

- **Schritt 1: Machbarkeitsanalyse**
 - WVU stellt historischen Datensatz zur Verfügung (letzte 5 Jahre)
 - Welches Modell ist für die Prognose geeignet?
 - Wird die geforderte Genauigkeit erfüllt?
- **Schritt 2: Implementierung und Testphase**
 - Variante 1: Abrufen der Prognosen vom TZW
 - Variante 2: Lokale Installation bei WVU
- **Schritt 3: Inbetriebnahme**
 - Leistungsüberwachung und Wartung (TZW)

<https://unsplash.com/photos/zE007SngcdE>

Ihre Ansprechpartner für Fragen zum Thema Wasserbedarf und Digitalisierung

Quelle: www.pexels.com

Tobias Martin

**TZW: DVGW
Technologiezentrum Wasser
Außenstelle Dresden**

+49 351 852 11 12
tobias.martin@tzw.de

Dr. Martin Wagner

**TZW: DVGW
Technologiezentrum Wasser
Außenstelle Dresden**

+49 351 852 11 56
martin.wagner@tzw.de