

LU02a - Typen von Machine Learning - TBD

Wichtiges Vokabular im Zusammenhang mit Machine Learning

Bevor wir tiefer in die Materie tauchen, sollten einige Begrifflichkeiten geklärt werden.

Trainingsdaten Daraus lernt das Modell

Testdaten Damit prueft man, ob es wirklich gelernt hat

Overfitting Modell lernt auswendig, versteht aber nichts

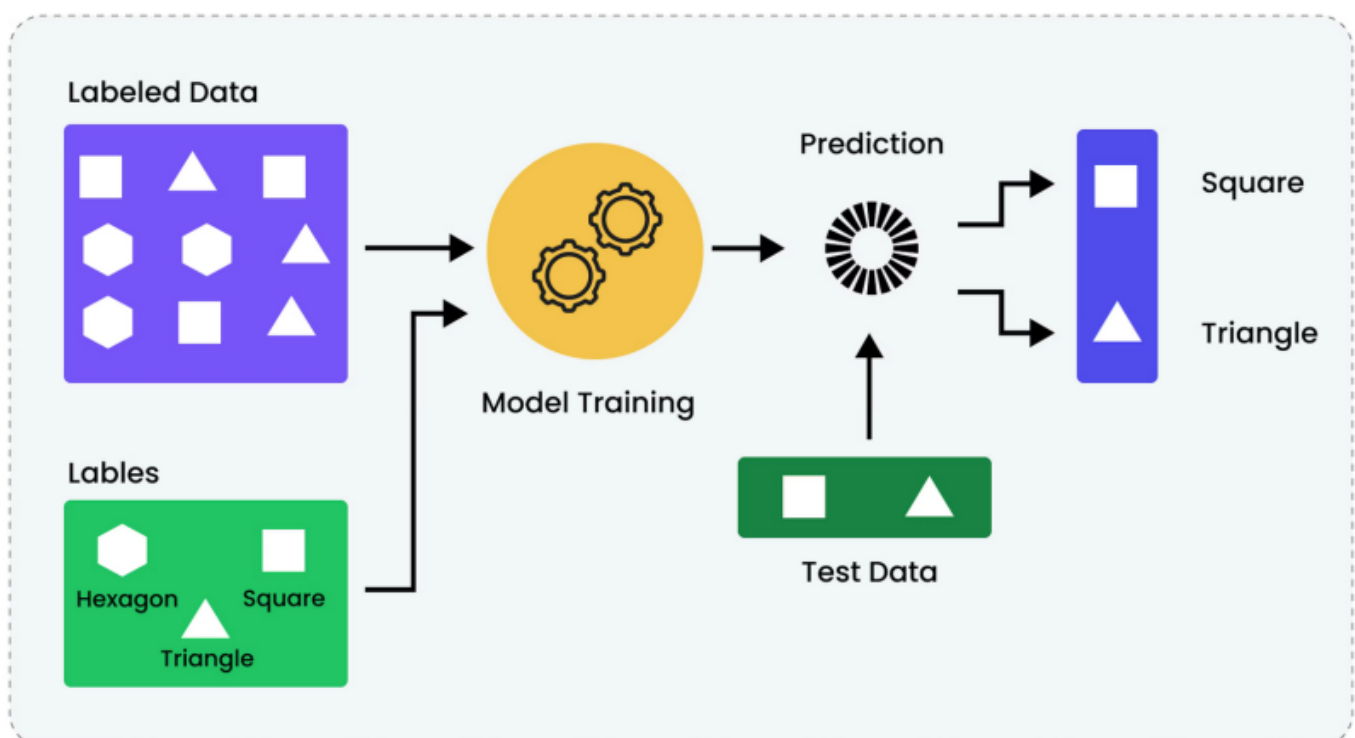
Underfitting Modell versteht gar nichts

Generalisation Das eigentliche Ziel

Typen von Machine Learning

Supervised Machine Learning

Supervised Learning ist eine Art des maschinellen Lernens, bei dem Algorithmen **aus gekennzeichneten Datensätzen (Eingabe-Ausgabe-Paaren) lernen**, Eingaben den richtigen Ausgaben zuzuordnen, sodass sie genaue Vorhersagen oder Entscheidungen zu neuen, unbekanntem Daten treffen können, beispielsweise zur Identifizierung von Spam oder zur Vorhersage von Immobilienpreisen.



Es funktioniert, indem ein Modell anhand von Beispielen trainiert und seine internen Parameter angepasst werden, um Fehler zu minimieren. Es lässt sich grob in Klassifizierungsaufgaben (Kategorisierung von Daten) und Regressionsaufgaben (Vorhersage numerischer Werte) unterteilen und wird häufig bei den nachfolgenden Aufgaben eingesetzt:

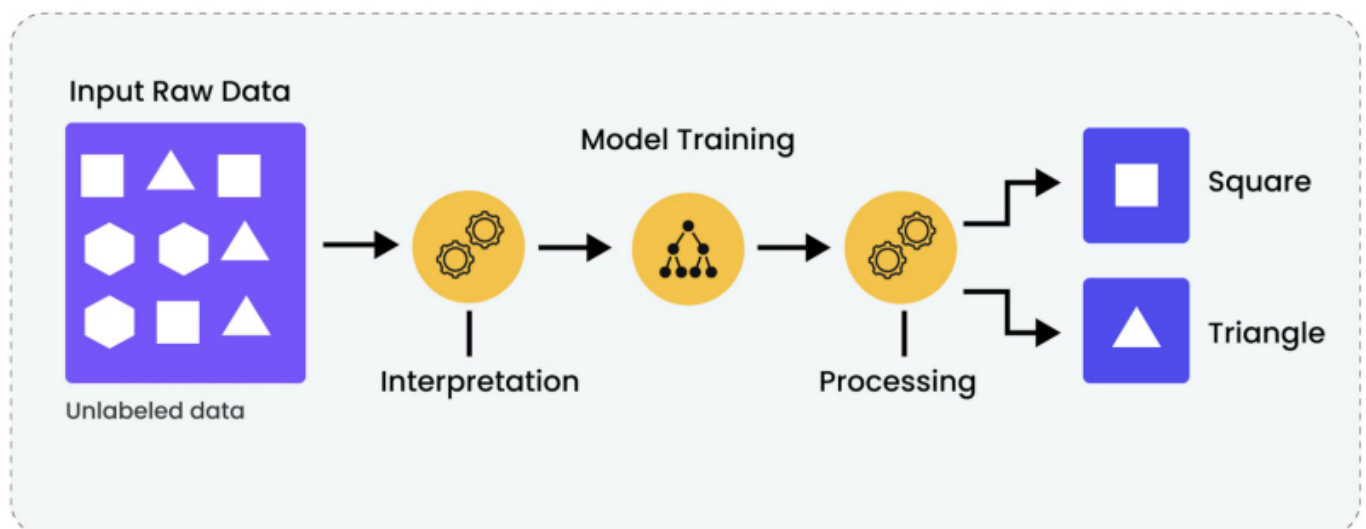
- Klassifizierung
- Regression
- Betrugserkennung
- Bilderkennung
- medizinischen Diagnosen
- autonome Mobilität (Züge, Autos, ...)

Innerhalb des Moduls 245 werden wir uns auf diese Methode fokussieren.

[machine_learning_grundlagen_-_supervised_learning.mp4](#)

Unsupervised Machine Learning

Unsupervised Learning ist eine Art des maschinellen Lernens, bei dem **Algorithmen ohne menschliche Anleitung** Muster und Erkenntnisse in unbeschrifteten Daten finden und sich dabei auf die Entdeckung versteckter Strukturen, Gruppierungen (Clustering) oder Beziehungen (Assoziationsregeln) konzentrieren, indem sie Ähnlichkeiten und Unterschiede identifizieren.



Im Gegensatz zum überwachten Lernen sagt es keine bestimmten Ergebnisse voraus, sondern untersucht Daten, um inhärente (dazugehörige) Muster aufzudecken, wodurch es sich hervorragend für die nachfolgenden Aufgaben eignet:

- Kundensegmentierung
- Anomalieerkennung
- Datenreduktion (Dimensionsreduktion)
- Clustering,
- Marktsegmentierung
- Empfehlungssysteme

Innerhalb des Moduls 245 werden die diese Methode **nicht** angewenden.

[machine_learning_grundlagen_-_unsupervised_learning.mp4](#)

Reinforcement Learning

Reinforcement Learning (RL) ist eine Art des maschinellen Lernens, bei dem ein Agent lernt, optimale Entscheidungen zu treffen, indem er mit einer Umgebung interagiert und für seine Handlungen Belohnungen (positives Feedback) oder Strafen (negatives Feedback) erhält, ähnlich wie beim menschlichen Lernen durch Versuch und Irrtum, um ein Ziel zu erreichen. Es ist eine leistungsstarke Methode für KI, um komplexe Verhaltensweisen wie das Spielen von Spielen oder die Steuerung von Robotern ohne explizite Programmierung zu erlernen, wobei der Schwerpunkt auf der Maximierung der kumulativen Belohnungen im Laufe der Zeit liegt. Zu den Schlüsselementen gehören der Agent, die Umgebung, Aktionen, Zustände, Belohnungen und eine Richtlinie (Strategie).

Innerhalb des Moduls 245 werden die diese Methode nicht angewenden.

Supervised Learning im Detail

Grundidee

Wir haben einen Datensatz aus (x, y) -Paaren:

- x = Eingabedaten = Features, z.B. Bildpixel, Messwerte, Texteigenschaften
- y = Zielwert / Label, z.B. „Katze“, „Hund“, Preis, Ja/Nein

Das Modell sucht eine Funktion $y \approx f(x)$ und versucht, moeglichst wenig falsch zu liegen.

Typische Aufgaben

| # | Klassifikation | Merkmal(Feature) | Ziel (Label) |
|----|--------------------------------------|--|-------------------------------------|
| 1. | E-Mail-Spam-Erkennung | Anzahl bestimmter Schlagwoerter (z. B. „gratis“, „jetzt kaufen“), Anzahl Links, Laenge der E-Mail, Absender-Domain | Spam / Kein Spam |
| 2. | Kreditwuerdigkeit von Kunden | Einkommen, Alter, Anzahl bestehender Kredite, Zahlungsverzug in der Vergangenheit | Kredit genehmigt / Kredit abgelehnt |
| 3. | Handschriftliche Ziffernerkennung | Pixelwerte eines Bildes (z. B. 28×28 Graustufen) | Ziffer 0–9 |
| 4. | Krankheitsdiagnose (vereinfacht) | Koerpertemperatur, Blutdruck, Laborwerte, Alter | Krank, Gesund |
| 5. | Kundenabwanderung (Churn Prediction) | Vertragslaufzeit, Monatliche Kosten, Anzahl Support-Anfragen, Nutzungsintensitaet | Kunde bleibt, Kunde kuendigt |

Wie läuft das Training ab?

| Schritt | Tätigkeit | Kommentar |
|---------|------------------------------|--|
| 1. | Daten sammeln | Mit korrekten Labels (der teuerste Teil) |
| 2. | Modell initialisieren | Startet ahnungslos (wie Erstsemester) |
| 3. | Vorhersage machen | Modell rät |
| 4. | Fehler berechnen | Mean Squared Error (Abweichung von der Vorhersage), Cross-Entropy (Genauigkeit mit der Vorhersage) |
| 5. | Modell anpassen | Gewichte korrigieren (Gradient Descent) |
| 6. | Wiederholen | Bis Fehler klein genug oder Geduld am Ende |

Vor- und Nachteile

| Vorteile | Nachteile |
|---|---|
| Gute Ergebnisse, wenn viele korrekt gelabelte Daten da sind | Labels sind teuer und fehleranfällig |
| Relativ gut interpretierbar (je nach Modell) | Modell kann Bias der Trainingsdaten uebernehmen |
| Industriestandard fuer viele Anwendungen | Lernt nur das, was man ihm zeigt (keine Magie) |



Volkan Demir

From:

<https://wiki.bzz.ch/> - **BZZ - Modulwiki**

Permanent link:

<https://wiki.bzz.ch/de/modul/m245/learningunits/lu02/theorie/02?rev=1766320091>

Last update: **2025/12/21 13:28**

