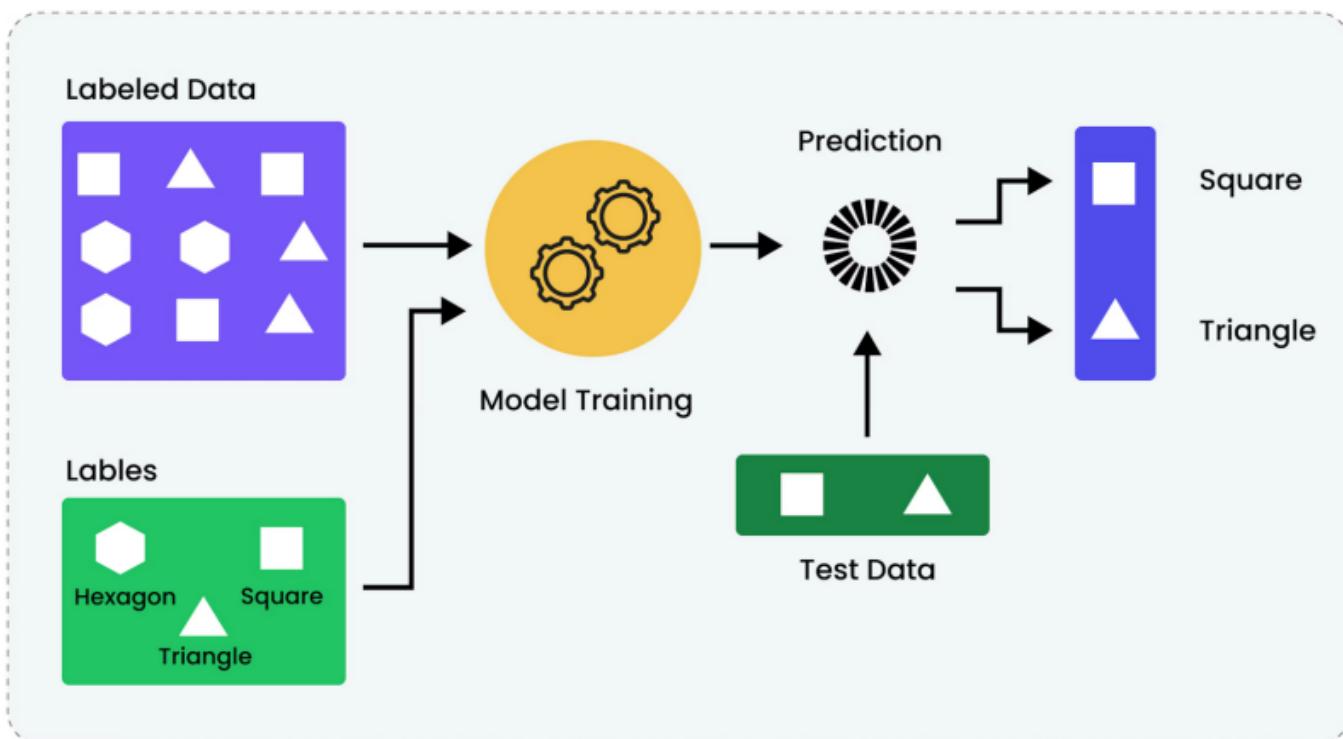


# LU02a - Typen von Machine Learning - TBD

## 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, unbekannten 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:

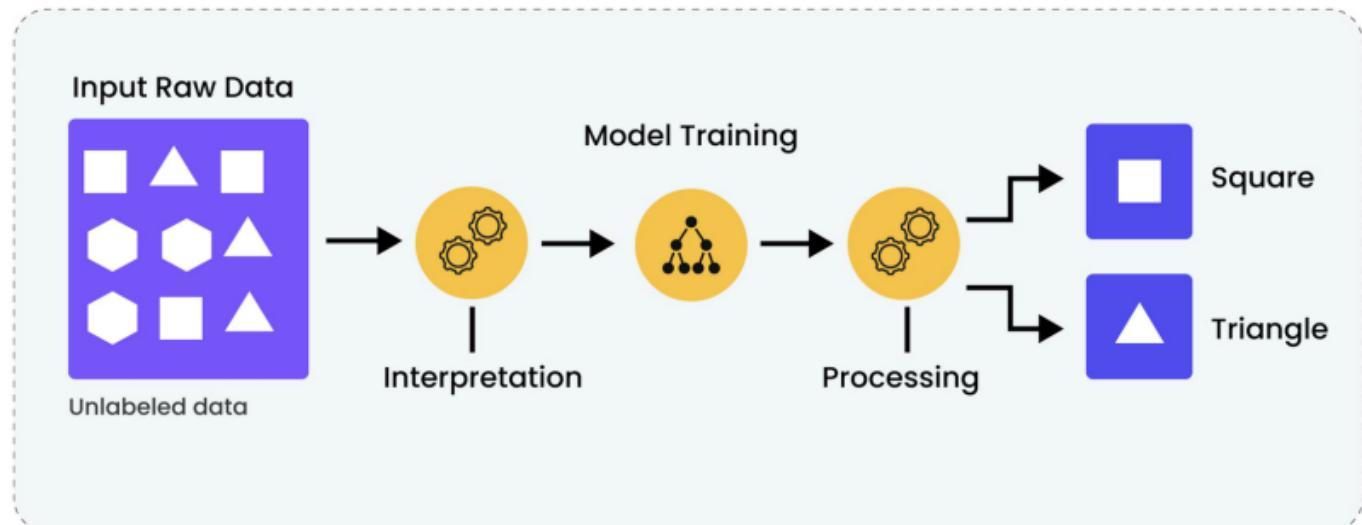
- Klassifizierung
- Regression
- Betrugserkennung
- Bilderkennung
- medizinischen Diagnos
- autonome Mobilität (Züge, Autos, ...)

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 angwenden.

## 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, möglichst 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. $28 \times 28$ 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=1767610903>

Last update: **2026/01/05 12:01**

