# **Einfaches Beispiel für Support Vector Regression (SVR)**

## Vorhersage einer Multiplen Linearen Regression (mit Daten aus Kapitel 5).

Wir nutzen die Datenpunkte einer Multiplen Linearen Regression als Beispiel (3-dimensional). Dies erfogt in mehreren Schritten:

- 1. Datenerstellung: wir nehem die Datenpunkte aus Aufgabe (5.7): Wir suchen eine "least square fit" Ebene z = a + bx + cy für z:=erreichte Punktzahl (Score) des Examens abhängig von den zwei Parametern: x:="Aufwand der Examens Vorbereitung in Std." and y:=Aufwand für Hausaufgaben in Std.". Daten der Trainings-Sets TS: = {(x, y; z)|(Examvorb., Homework; Score)} = {(7, 5; 41), (3, 4; 27), (5, 5; 35), (3, 3; 26), (8, 9; 48), (7, 8; 45), (10, 10; 46), (3, 5; 27), (5, 3; 29), (3, 3; 19)}
- 2. SVR-Modell: Ein linearer-Kernel wird verwendet, da es sich um eine lineare Regression handelt. Die Parameter C und gamma steuern die Anpassung des Modells. Baue das SVR Modell SVR.
- 3. Vergleich der Regressionsebne aus Aufgabe (5.7) mit der Ebene die durch SVR approximiert wurde. Prüfe das Ergebnis mit einem Ergebnis von Aufgabe (5.7): z = 13.264 + 2.488x + 1.382y

Autor: Dr. H. Völlinger, Januar 2025

```
In [29]: # Import and check needed libraries
    import numpy as np
    import matplotlib.pyplot as plt
    from sklearn.svm import SVR
    from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D

# to check the time of execution, import function time
    import time

# check versions of libraries
    print('numpy version is: {}'.format(np.__version__))

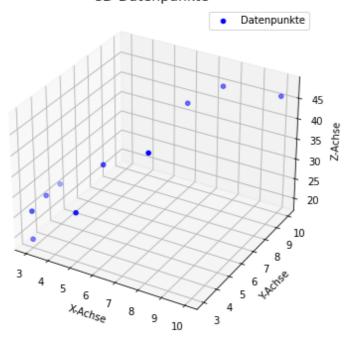
numpy version is: 1.18.1
```

### Step1: Daten bereistellen und ausplotten

In diesem zweiten Schritt nehmen wir die Daten aus Übungsaufgabe (5.7). Diese Daten sind gegeben als 10 Datenpunkten in einem 3-dimensionalen Raum. Wir plotten diese Daten aus.

```
In [30]:
         # Definieren der Datenpunkte
         data_points = [
             (7, 5, 41),
              (3, 4, 27),
             (5, 5, 35),
             (3, 3, 26),
             (8, 9, 48),
             (7, 8, 45),
             (10, 10, 46),
             (3, 5, 27),
             (5, 3, 29),
             (3, 3, 19)
         ]
         # Extrahieren von x, y, z Koordinaten
         x_coords = [point[0] for point in data_points]
         y_coords = [point[1] for point in data_points]
         z_coords = [point[2] for point in data_points]
         # Plotten der Punkte im 3D-Raum
         fig = plt.figure(figsize=(8, 6))
         ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
         # Scatter-Plot der Punkte
         ax.scatter(x_coords, y_coords, z_coords, color='blue', label='Datenpunkte')
         # Achsentitel und Label
         ax.set_title("3D-Datenpunkte", fontsize=14)
         ax.set_xlabel("X-Achse")
         ax.set_ylabel("Y-Achse")
         ax.set_zlabel("Z-Achse")
         ax.legend()
         # Plot anzeigen
         plt.show()
```

# 3D-Datenpunkte



# Step2: 3 SVR Modelle definieren (Typ =linear) und anwenden

Setzen der 2 linearen SVR-Modell-Parameter: C = 100,  $\gamma = auto$ 

```
In [31]: # Gegebene Datenpunkte
         data_points = np.array([
             [7, 5, 41],
             [3, 4, 27],
             [5, 5, 35],
             [3, 3, 26],
             [8, 9, 48],
             [7, 8, 45],
             [10, 10, 46],
             [3, 5, 27],
             [5, 3, 29],
             [3, 3, 19]
         ])
         # Eingabeparameter (x, y) und Zielwerte (z)
         X = data_points[:, :2] \# x \ und y
         y = data_points[:, 2]
         # Lineares SVR-Modell definieren
         svr_linear = SVR(kernel='linear', C=1.0, epsilon=0.1)
         # Trainieren des Modells auf den gesamten Daten
         svr_linear.fit(X, y)
         # Modellkoeffizienten und Intercept
         coef = svr linear.coef
         intercept = svr_linear.intercept_
         print("Modellkoeffizienten (x und y):", coef)
         print("Modellintercept:", intercept)
         Modellkoeffizienten (x und y): [[2.58 1.58]]
```

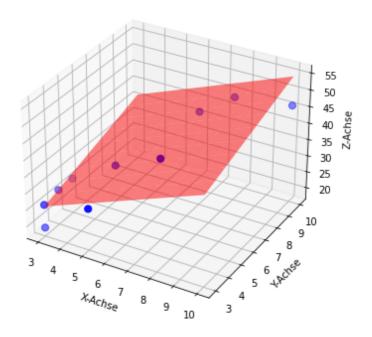
Modellintercept: [13.04]

## Ergebnisse visualisieren

Anzeige der SVR-Vorhersage und der Datenpunkte

```
In [32]: # 3D-Visualisierung der Datenpunkte und der SVR-Ebene
         fig = plt.figure(figsize=(10, 6))
         ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
         # Datenpunkte plotten
         ax.scatter(X[:, 0], X[:, 1], y, color='blue', label='Datenpunkte', s=50)
         # Bereich für die SVR-Ebene
         x_{normal} = np.linspace(X[:, 0].min(), X[:, 0].max(), 10)
         y_range = np.linspace(X[:, 1].min(), X[:, 1].max(), 10)
         x_mesh, y_mesh = np.meshgrid(x_range, y_range)
         z_{mesh} = (coef[0][0] * x_{mesh} + coef[0][1] * y_{mesh} + intercept).reshape(x_m)
         esh.shape)
         # SVR-Ebene plotten
         ax.plot_surface(x_mesh, y_mesh, z_mesh, color='red', alpha=0.5, label='SVR-M
         odell')
         # Achsentitel und Label
         ax.set_title("Multiples Lineares SVR-Modell", fontsize=14)
         ax.set_xlabel("X-Achse")
         ax.set_ylabel("Y-Achse")
         ax.set_zlabel("Z-Achse")
         # ax.legend()
         plt.show()
```

### Multiples Lineares SVR-Modell



Step3: Vergleich mit Ergebnissen der Übungsaufagbe (5.7)

```
In [33]: print('Lösungen bei Aufgabe (5.7) waren Steigungen ~ 2,48 und 1,38 und Achs
         enabschnitt ~ 13.26')
         print('Lösungen hier Modellkoeffizienten (x und y): [[2.58 1.58]] und Modell
         intercept: [13.04]')
         print('Lösungen sind also bei beiden Verfahren durchaus vergleichbar!')
         Lösungen bei Aufgabe (5.7) waren Steigungen ~ 2,48 und 1,38 und Achsenabsc
         hnitt ~ 13.26
         Lösungen hier Modellkoeffizienten (x und y): [[2.58 1.58]] und Modellinterc
         ept: [13.04]
         Lösungen sind also bei beiden Verfahren durchaus vergleichbar!
In [34]: # Print current date and time
         print('****** Aktuelles Datum und Zeit*******)
         print("Date & Time:",time.strftime("%d.%m.%Y %H:%M:%S"))
         # end of import test
         print ("Ende Python-Programm ***SVR_LinRegression ***")
         ****** Aktuelles Datum und Zeit*****
         Date & Time: 02.01.2025 15:56:26
```

Ende Python-Programm \*\*\*SVR\_LinRegression \*\*\*