```
In []: import pandas as pd
   import matplotlib.pyplot as plt
   from scipy import stats
   import networkx as nx
   from scipy.spatial.distance import pdist, squareform
   from sklearn.cluster import KMeans
   import numpy as np
   from sklearn.neighbors import NearestNeighbors
```

Impotieren der Daten

```
In [ ]: df = pd.read_excel("Erdbeerfelder.xlsx", sheet_name=0, skiprows=1, usecols="C:D", names=["x", "y"])
    df = df.astype(float)
```

Idee 1

Die erste Idee, auf die wir kamen, war es, eine Clusteranalyse durchzuführen. Die Punkte mit k-means in zwei Cluster zuteilen und jedes Cluster mit einer Pumpe zu bewässern.

```
In []: # K-Means-Modell initialisieren und anpassen
kmeans = KMeans(n_clusters=2)
kmeans.fit(df)

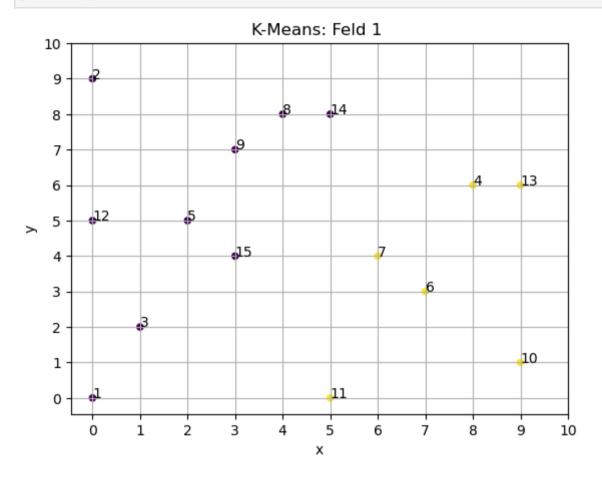
# Cluster-Zuordnungen für jeden Datenpunkt erhalten
labels = kmeans.labels_

# Cluster-Zuordnungen zum DataFrame hinzufügen
df['Cluster'] = labels
```

Visualisierung

```
In []: plt.scatter(df["x"], df["y"],s=20,c=labels)
    plt.xlabel("x")
    plt.ylabel("y")
    plt.title("K-Means: Feld 1 ")
    plt.grid(True)
    for i, txt in enumerate(df.index):
        plt.annotate(txt + 1, (df["x"][i], df["y"][i]))
    plt.xticks(range(0, 11, 1))
```

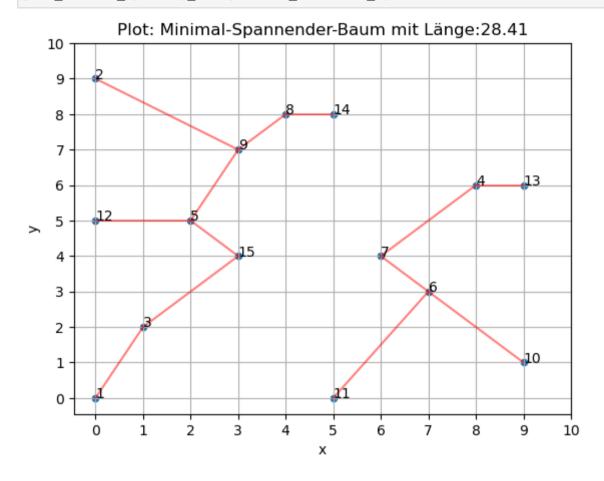
```
plt.yticks(range(0, 11, 1))
plt.show()
```



```
In []: # Erzeuge zwei leere Arrays für die beiden Cluster
    Cluster_1 = []
    Cluster_2 = []

# Iteriere über den DataFrame und füge Indizes in die entsprechenden Arrays ein
for index, row in df.iterrows():
        cluster_label = row['Cluster']
        if cluster_label == 0:
            Cluster_1.append(index)
        elif cluster_label == 1:
            Cluster_2.append(index)
```

plot_minimum_spanning_tree(Cluster_1,Cluster_2)



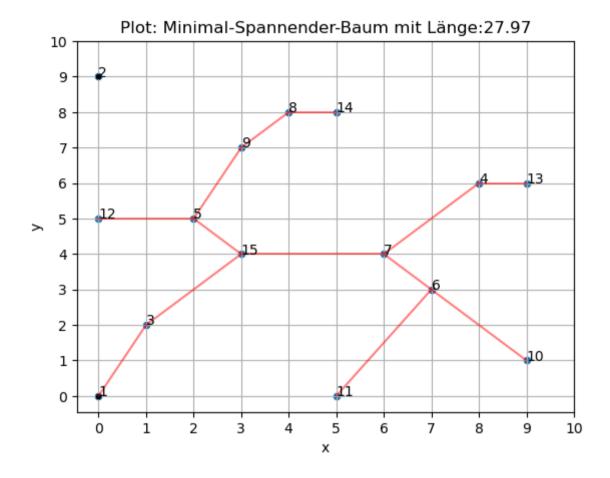
Ergebnis

- Gesamtlänge von 28.41
- Eine Pumpe (egal wo) in {1,3,15,5,17,5,9,8,14,2} und eine in {11,6,10,7,4,13}

Idee2: NearestNeighbors

• Schaue welcher Punkt am weitesten von allen entfernt ist, also sein nächster Nachbar am weitesten.

```
In []: # NearestNeighbors-Modell erstellen (2, da jeder Punnkt sich selbst mit zählt, plus 1)
        nbrs = NearestNeighbors(n neighbors=2, metric='euclidean').fit(df)
        # Abstände und Indizes des nächsten Nachbarn finden
        distances, indices = nbrs.kneighbors(df)
        # Index des Punktes mit dem größten Abstand zum nächsten Nachbarn finden
        index of furthest point = np.argmax(distances[:, 1])
        # Den Index des am weitesten entfernten Punktes ausgeben
        furthest index = index of furthest point
        print("Der am weitesten entfernten Punktes ist:", furthest index +1)
        # Den am weitesten entfernten Punkt im DataFrame ausgeben
        furthest point = df.iloc[furthest index]
        print("Der am weitesten entfernte liegt in:", furthest point)
        Der am weitesten entfernten Punktes ist: 2
        Der am weitesten entfernte liegt in: x
                                                        0.0
                   9.0
        У
        Cluster
                   0.0
        Name: 1, dtype: float64
In []: # Array ohne furthest index
        array without furthest = df.drop(furthest index).index
        # Array nur mit furthest index
        furthest index array = np.array([furthest index])
        # Punkt des am weitesten entfernten Punktes plotten
        plt.plot(furthest point['x'], furthest point['y'], 'ko',markersize=3)
        # Irgendein Punkt schwarz im anderen Baum plotten, der die andere Pumpte darstellen soll
        plt.plot(df["x"][array without furthest[0]], df["x"][array without furthest[0]], 'ko', markersize=3)
        # Methode plot minimum spanning tree aufrufen
        plot minimum spanning tree(array without furthest, furthest index array)
        # Plot anzeigen
        plt.show()
```



Ergebnis

- Gesamtlänge von 27.97
- Eine Pumpe (egal wo) in {1,3,15,5,17,5,9,8,14,11,6,10,7,4,13} und eine in {2}
- -> Ergebnis aber nicht für alle Fälle minimal.
- -> Learning: Entferne immer die längste Kannte im MST um zwei neue Bäume daraus zuerhalten, die im Summe mnimal sind

Idee 3: Entferne längste Kannte im MST

```
In []: Graph=dataframe_to_Graph(df)

def student_competition_solver(Graph):
```

```
# Berechnung des minimalen Spannbaums f
T = nx.minimum_spanning_tree(Graph)

# Suche die längste Kante
longest_edge = max(T.edges(data=True), key=lambda x: x[2]['weight'])
source_node, target_node, edge_attributes = longest_edge

# Entferne die längste Kante
T.remove_edge(source_node, target_node)

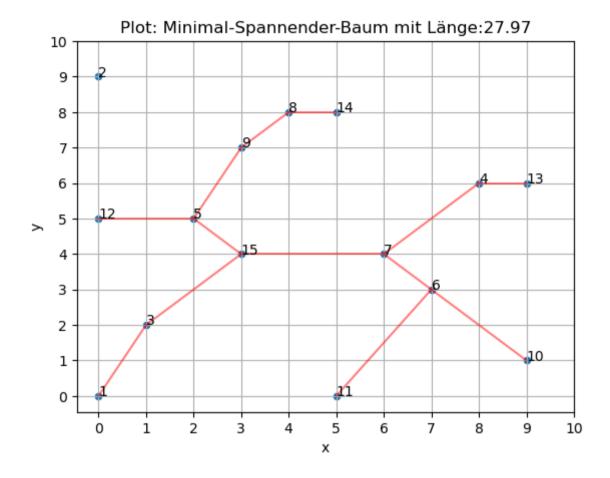
# Teile den Graphen in zwei neue Bäume auf
cut = list(nx.connected_components(T))

# Knoten des ersten Baums
MST1_nodes = list(cut[0])
# Knoten des zweiten Baums
MST2_nodes = list(cut[1])

return MST1_nodes,MST2_nodes
```

In []: #Visualisierung

plot minimum spanning tree(student competition solver(Graph)[0], student competition solver(Graph)[1])



Ergebnis

- Gesamtlänge von 27.97
- Eine Pumpe (egal wo) in {1,3,15,5,17,5,9,8,14,11,6,10,7,4,13} und eine in {2}
 - -> ABER: Jetzt Dynamisch für alle Fälle.

```
In []: def dataframe_to_Graph(df_x):
    # Berechnung der Distanzmatrix
    dist_matrix_x = squareform(pdist(df_x))

# Erstellung des Netzwerks
    G_x = nx.Graph()
```

```
# Hinzufügen der Knoten
for i in range(len(df_x)):
    G_x.add_node(i,x=df_x["x"][i], y=df_x["y"][i])

# Hinzufügen der Kanten mit den Distanzen als Gewicht
for i in range(len(df_x)):
    for j in range(len(df_x)):
        G_x.add_edge(i, j, weight=dist_matrix_x[i][j])
return G_x
```

```
In [ ]; def plot minimum spanning tree(array pumpe 1, array pumpe 2):
            # Erstes DataFrame mit den Indizes aus array pumpe 1 erstellen
            df1 = df.loc[array pumpe 1].copy().reset index(drop=True)
            # Zweites DataFrame mit den Indizes aus array pumpe 2 erstellen
            df2 = df.loc[array pumpe 2].copy().reset index(drop=True)
            Graph Pumpel = dataframe to Graph(df1)
            Graph Pumpe2 = dataframe to Graph(df2)
            # Berechnung des minimalen Spannbaums für Pumpe 1
            T 1 = nx.minimum spanning tree(Graph Pumpel)
            total length 1 = sum(Graph Pumpel[u][v]['weight'] for u, v in T 1.edges())
            # Berechnung des minimalen Spannbaums für Pumpe 2
            T 2 = nx.minimum spanning tree(Graph Pumpe2)
            total length 2 = sum(Graph Pumpe2[u][v]['weight'] for u, v in T 2.edges())
            # Scatter-Plot
            plt.scatter(df["x"], df["y"], s=20)
            plt.xlabel("x")
            plt.ylabel("y")
            plt.title("Plot: Minimal-Spannender-Baum mit Länge:" + str(round(total length 1 + total length 2, 2)))
            plt.grid(True)
            # Punkte plotten. Index +1, da wir hier mit 0 anfangen zu zählen
            for i, txt in enumerate(df.index):
                plt.annotate(txt + 1, (df["x"][i], df["y"][i]))
            # Zeichnen der Kanten des minimalen Spannbaums für Pumpe 1
            for (u, v) in T 1.edges():
                x1, y1 = Graph Pumpel.nodes[u]["x"], Graph Pumpel.nodes[u]["y"]
```

```
x2, y2 = Graph_Pumpel.nodes[v]["x"], Graph_Pumpel.nodes[v]["y"]
    plt.plot([x1, x2], [y1, y2], 'r-', alpha=0.5)

# Zeichnen der Kanten des minimalen Spannbaums für Pumpe 2

for (u, v) in T_2.edges():
    x1, y1 = Graph_Pumpe2.nodes[u]["x"], Graph_Pumpe2.nodes[u]["y"]
    x2, y2 = Graph_Pumpe2.nodes[v]["x"], Graph_Pumpe2.nodes[v]["y"]
    plt.plot([x1, x2], [y1, y2], 'r-', alpha=0.5)

plt.xticks(range(0, 11, 1))
plt.yticks(range(0, 11, 1))
plt.show()
```