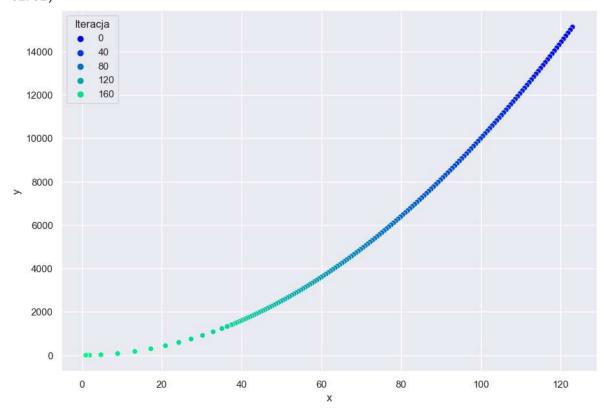
```
In [134...
         import matplotlib.pyplot as plt
          import numpy as np
          import seaborn as sns
         import pandas as pd
         STARTING X=123
         STARTING Y=123
         def rosenbrock(x, y):#zwraca wartość f. Rosenbrocka
            return (1 - x)^{**2} + 100 * (y - x^{**2})^{**2}
              #gradient funkcji Rosembrocka
         def gradient rosenbrock(x, y):
            return np.array([-2 * (1 - x) - 400 * (y - x**2) * x, 200 * (y - x**2)])
         # hesjan funkcji Rosenbrocka
         def hessian_rosenbrock(x, y):
            return np.array([[2 - 400 * y + 1200 * x**2, -400 * x], [-400 * x, 200]])
           # alpha - współczynnik regulujący wpływ hessianu na aktualizację pozycji
           # max_iter - maksymalna liczba iteracji
           # eps - tolerancja błędu, po osiągnięciu której algorytm zatrzymuje iterację
         def levenberg_marquardt(x0, y0, alpha=0.005, max_iter=1000, eps=1e-10):
           x, y = x0, y0
            path = []
           for i in range(max_iter):
              grad = gradient_rosenbrock(x, y)
              hessian = hessian_rosenbrock(x, y)
              update = np.linalg.inv(hessian + alpha * np.eye(2)) @ grad
              x -= update[0]
              y -= update[1]
              path.append((x, y))
              if np.linalg.norm(update) < eps:</pre>
                print(f"Znaleziono minimum po {i+1} iteracjach w punkcie ({x}, {y}) ")
                break
           else:
              print(f"Nie można osiągnąć wymaganej dokładności w {i+1} iteracjach ")
            return x, y, path
         x_min, y_min, path = levenberg_marquardt(STARTING_X,STARTING_Y)
         #print(f"Minimum znajduje się w punkcie ({x min:.6f}, {y min:.6f}")
         # od tego punktu w kodzie już tylko rysuję wykres.
          #print(path)
          sns.set(rc={'figure.figsize':(10.7,7.27)})
          sns.set_theme()
          path = np.array(path)
          #plt.plot(path[:, 0], path[:, 1], "bo-")
         #plt.show()
         path_df = pd.DataFrame(path, columns=['x', 'y'])
         path_df['iter'] = path_df.index
          sns.scatterplot(data=path_df, x='x', y='y', hue='iter',palette="winter")
```

```
plt.legend(title='Iteracja')
plt.show()
```



Algorytm Levenberga-Marquardta (LMA) możemy stosować do szukania minimum funkcji dwóch zmiennych.

- LMA znajduje jedynie minimum lokalne, niekoniecznie jest ono minimum globalnym; jest tak w przypadku f. Rosenbrocka.
- LMA używa aproksymacji Hesjanu do określenia kierunku, w którym mają się zmieniać x i y, aby zbliżyć się do minimum.
- Algorytm ten łączy w sobie cechy metody największego spadku i metody Gaussa-Newtona.
- W porównaniu z metodą gradientu prostego, metoda Levenberga-Marquardta zwykle daje lepsze rezultaty przy mniejszej liczbie iteracji.
- Na wykresie znajduje się ścieżka algorytmu Levenberga-Marquardta po każdej iteracji.

In []: