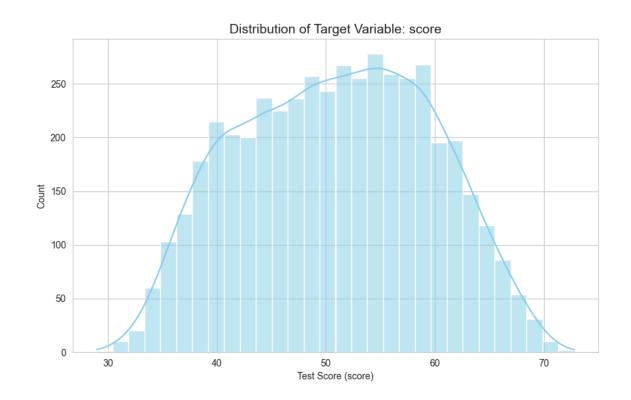
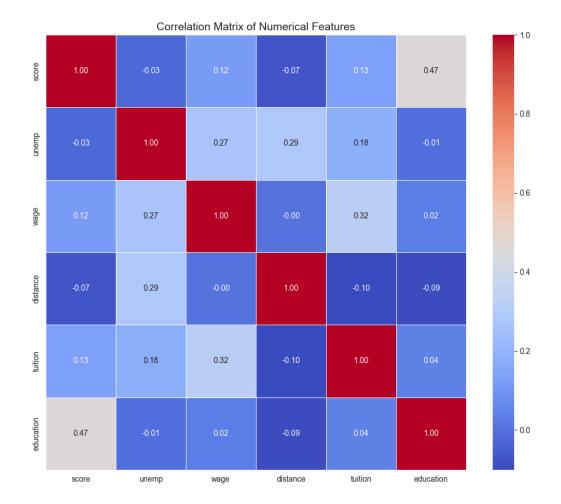
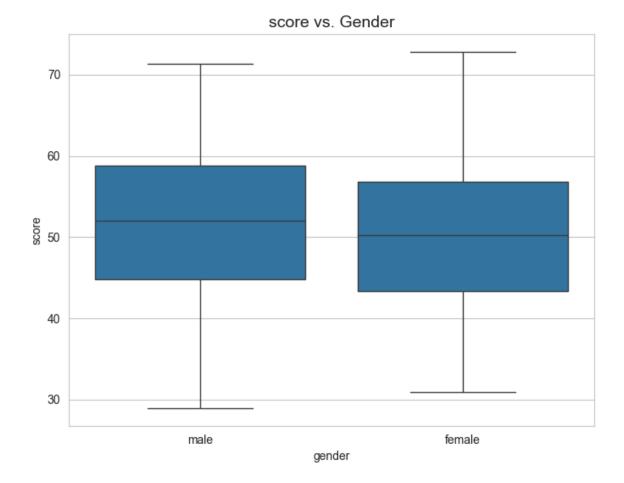
1. Wstępna Analiza Danych (EDA)

Wczytanie i braki: Załadowano zbiór CollegeDistance. Nie zidentyfikowano żadnych brakujących wartości (NaN), więc dane były od razu czyste.

Charakterystyka: Najsilniejsza liniowa zależność występuje między score a education.







2. Przygotowanie Danych i Inżynieria Cech

Standaryzacja: Cechy numeryczne przeskalowano za pomocą StandardScaler.

Kodowanie: Cechy kategoryczne ('gender', 'ethnicity', 'fcollege', 'mcollege', 'home', 'urban', 'region') zakodowano metodą One-Hot Encoding.

Podział: Dane podzielono na zbiory Treningowy (80%) i Testowy (20%).

3. Wybór i Wyniki Modeli

Wytrenowano trzy modele regresji (Regresja Liniowa, Random Forest, Gradient Boosting) w celu wyboru najlepszego algorytmu.

Wyniki R2 (Test Set):

- Regresja Liniowa: 0.3523

- Random Forest: 0.2924

- Gradient Boosting: 0.3659

Wybór: Model **Gradient Boosting** osiągnął najwyższy wynik R2 i został wybrany jako model końcowy, ponieważ najlepiej dopasowuje się do nieliniowych wzorców w danych.

4. Ocena Końcowa i Wnioski

Najlepszy Model: Gradient Boosting Regressor (R2=0.3659).

Końcowe Metryki (Test Set):

- R2: 0.3659

- MAE: 5.7015

- MSE: 48.0831

Wnioski: Uzyskany R2 jest umiarkowany. Sugeruje to, że brakuje kluczowych czynników predykcyjnych poza dostarczonymi danymi (np. czynników psychologicznych, indywidualnej motywacji).