```
# Explanation of modified points
return (1.0 / (1.0 + exp(-1.0 * (x))));
1つの極を持つシグモイド関数を定義。
double sum = 0.0;
for(size t i = 0; i < length; i++){
   sum += v1[i] * v2[i];
}
return sum;
v1とv2の内積を計算する。各点同士の積を足し合わせる。
mlp->output_errors[i] = diff * ((1.0 - output) * output);
シグモイドの微分をdiffにかける。
weights[i][j] += learning rate * errors[i] * inputs[j];
各点の重さの計算。
# Discussion on the results of your program.
どの点が0と1のどちら側に移動したか
# Add the answer for the algorithm assignment.
∘ Effective input
 適切に処理、フォーマット化された入力データ。
Desired output
 特定の入力を達成することを目指すために期待される結果。
Actual output
 生成された実際の結果。
Error signal
 Desired outputとActual outputの差。
Based on slides 19-22, summarize the "error back propagation" algorithm
for a three layer neural network.
Step1: 重みを初期化する。
Step2: 合計誤差をリセットする。
Step3: 各トレーニング例で隠れ層と出力層のニューロンの出力を計算し、合計誤差を更新す
る。
Step4: 目標出力と実際の出力の差に基づいて、出力ニューロンの誤差信号を計算する。
Step5: 誤差信号とニューロンの出力を使用して、出力層と隠れ層の両方の重みを更新する。
Step6: すべてのトレーニング例を使用したか確認する。していない場合、Step3に戻る。
Step7: 合計誤差が所定の値より小さいか確認する。そうでない場合、誤差をリセットして
Step2に戻る。そうであれば終了する。
```