Optimization Function

Es solo el Método Matemático con el que se Optimizan los Parámetros de la ANN

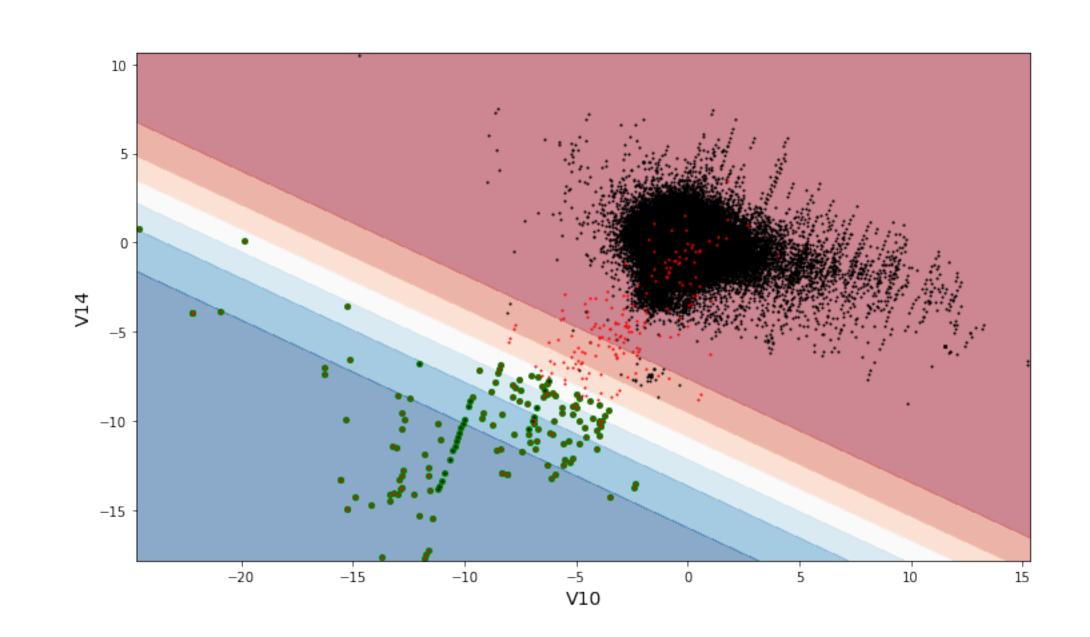
Parameters of an ANN

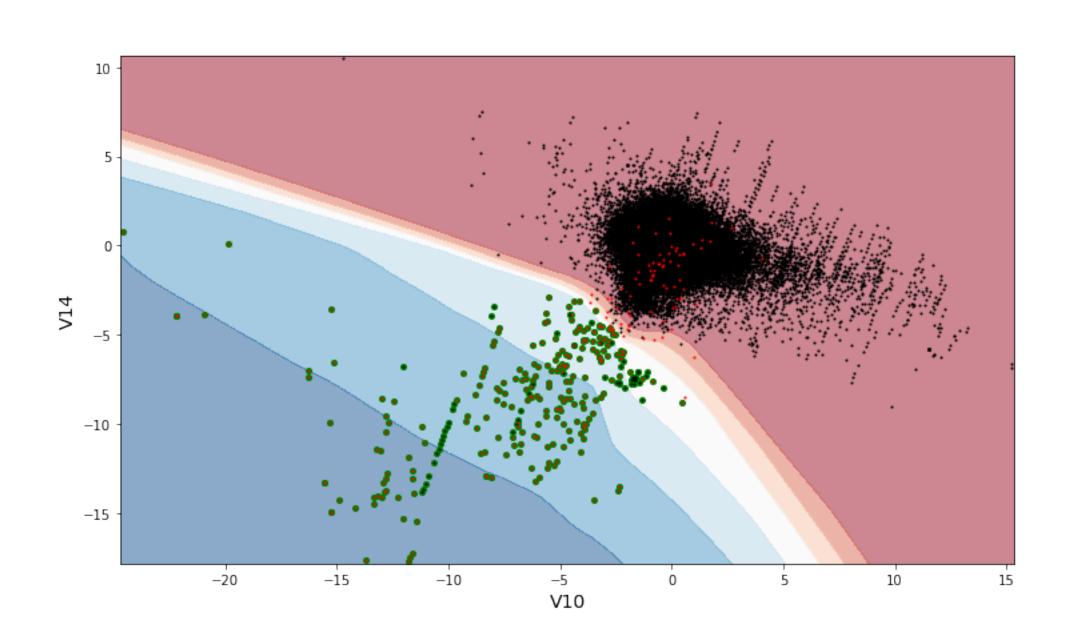
En Conjunto son solo una Función Matemática que clasifica o predice segmentando un Decision Limit (Hypothesis Function)

Decision Limit (Hypothesis Function)

De acuerdo al Número de Capas (layers) definidas en el Modelo de ANN

A Mayor cantidad de Capas (layer) Mayor Flexibilidad





A Mayor cantidad de Capas (layer) Mayor problemas de Overfitting

Batch Gradient Descent

Calculo de Derivadas de las Funciones y los Parámetros de la ANN por medio de un Bucle Iterativo

Bucle Iterativo Unidimensional

Se computa todo el conjunto de datos para optimizar los parámetros de la ANN

El bucle iterativo se efectúa respecto a cada Epoch (computo total del DataSet)

Se vuelve lento la Optimización de la ANN con DataSet muy grande debido a la cantidad de datos acumulados en cada operación

Mini-Batch Gradient Descent

Calculo de Derivadas de las Funciones y los Parámetros de la ANN por medio de un Bucle Iterativo

Bucle Iterativo Bidimensional

Con cada Mini-Batch computado se optimizan los parámetros de la ANN

El bucle iterativo se efectúa respecto a cada Mini-Batch que divide el conjunto de datos

Al procesar todos los datos de un Mini-Batch, se determinan las variables y estadísticos y se optimizan los parámetros de la ANN

Comparative

Mini-Batch Gradient Descent **Batch Gradient Descent** Iteración Iteración Sub Iteración DataSet Optimización < **DataSet DataSet DataSet**

Stochastic Gradient Descent

Calculo de Derivadas de las Funciones y los Parámetros de la ANN por medio de un Bucle Iterativo

Bucle Iterativo Bidimensional

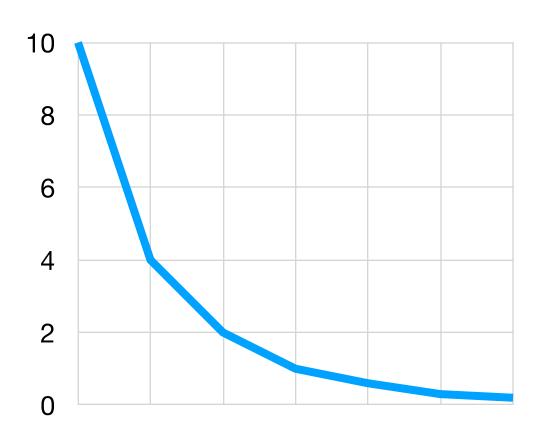
Con cada dato del conjunto de datos computado se optimizan los parámetros de la ANN

El bucle iterativo se efectúa respecto a cada dato del conjunto de datos del DataSet

No suele converger con el valor de error mínimo de la Función de Error/Coste

Comparative

Batch Gradient Descent

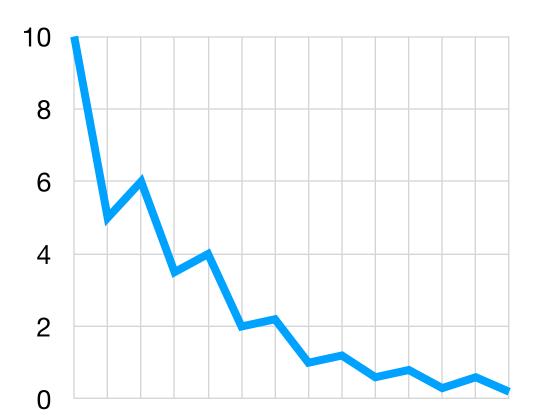


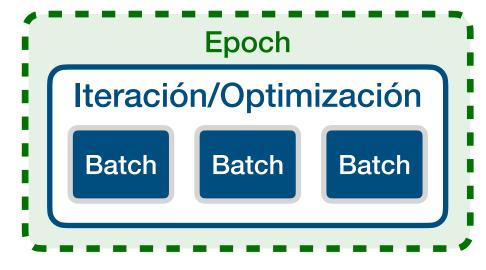


Por cada conjunto de datos completo computado se efectúa una optimización de los parámetros de la ANN

Velocidad Lento

Mini-Batch Gradient Descent

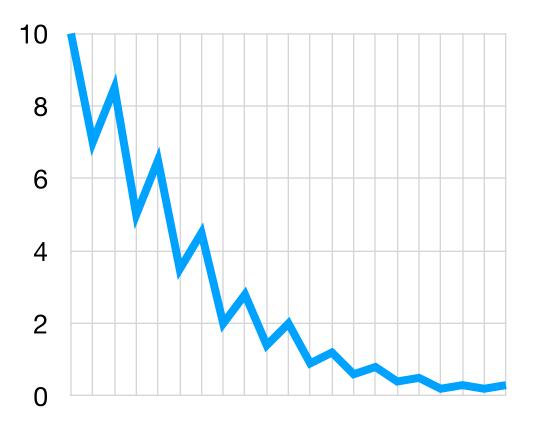




Por cada Batch computado del conjunto de datos se efectúa una optimización de los parámetros de la ANN

Velocidad Media

Stochastic Gradient Descent

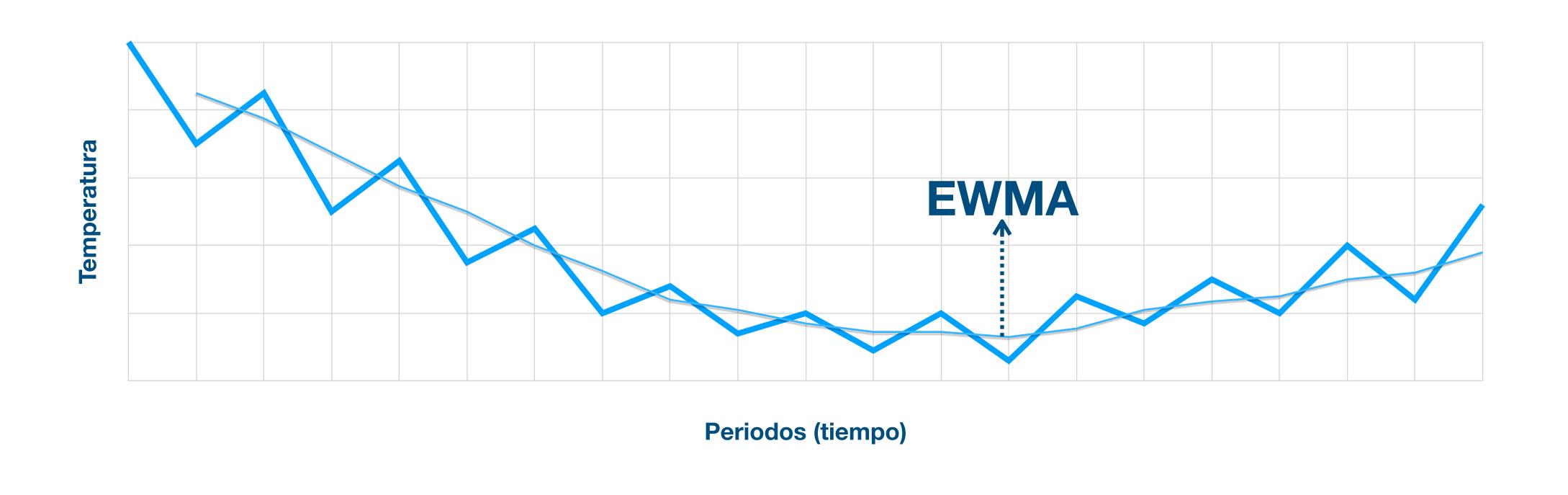




Por cada dato computado del conjunto de datos se efectúa una optimización de los parámetros de la ANN

Velocidad Rapido

Exponentially Weighted Moving Average



Calculo de la media de los datos pasados en conjunto para evaluar la media del nuevo dato a predecir

Gradient Descent with Momentum

Mini-Batch Gradient Descent



Exponentially Weighted Moving Average



Gradient Descentwith Momentum

Algoritmo de Optimización para el algoritmo Mini-Batch Gradient Descent

Cuando el algoritmo Mini-Batch Gradient Descent calcula las derivadas acumuladas se agrega al proceso el algoritmo Exponentially Weighted Moving Average, en conjunto logran minimizar el Error de la Función de Error mucho mas rápido



Algoritmo de Optimización para el algoritmo Mini-Batch Gradient Descent

En ves de **Acumular Derivadas**, el algoritmo **RMSprop** eleva al cuadrado el **Error** de la **Función** de **Error** y lo **normaliza calculando raíces**

Adaptive Moment Optimization

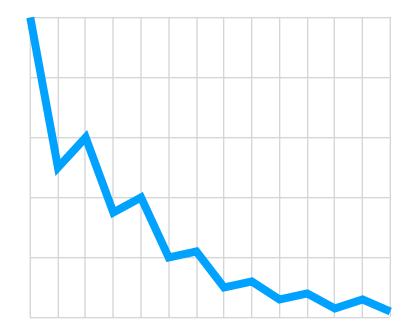


Algoritmo de Optimización para el algoritmo Mini-Batch Gradient Descent

Combina ambos algoritmos para minimizar el **Error** de la **Función de Error**, utiliza **Gradient Descent with Momentum** para hacerlo rápido, y utiliza **RMSprop** para hacerlo mediante la normalización calculando raíces

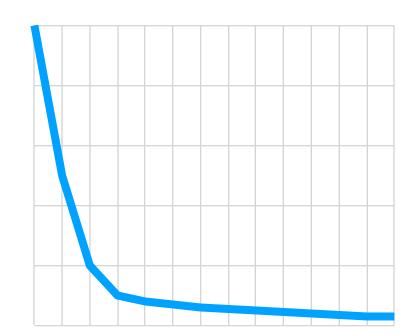
Comparative

Mini-Batch Gradient Descent



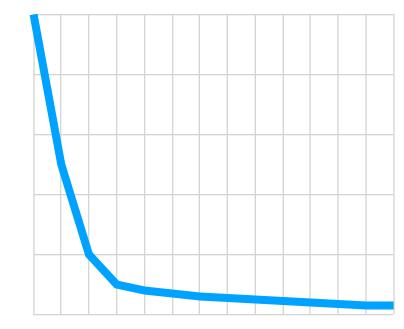
Minimización
lenta del Error con
Acumulación de
Derivadas

Gradient Descentwith Momentum

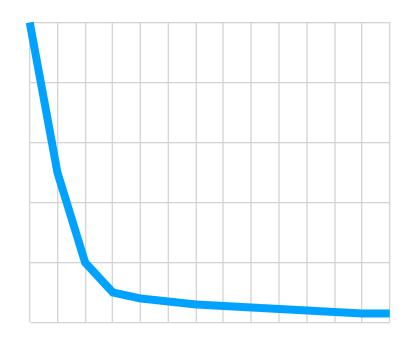


Minimización rápida del Error con Acumulación de Derivadas

RMSprop



Minimización rápida del Error con calculo de cuadrados y raíces Adam



Minimización rápida del Error con:



Todos se basan en Mini-Batch Gradient Descent