Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan

- Hướng tiếp cận truyền thống: Stochastic Gradient Descent (SGD).
 - Sử dụng đạo hàm bậc nhất để xác định hướng đi có sự thay đổi lớn nhất.
 - · Lấy một phần giá trị đạo hàm làm độ dài bước nhảy.

Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan: SGD

- Sử dụng đạo hàm bậc nhất.
 - Rất khó di chuyển khi đạo hàm tiệm cận 0.
 - ❖ Hướng cập nhật tiếp theo luôn luôn vuông góc với hướng của bước trước đó → Khó di chuyển trong các vùng hẹp.
 - * Cập nhật một lượng chung cho tất cả tham số.

Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan: SGD

- Thực hiện cập nhật trên từng điểm dữ liệu.
 - Tính toán nhanh.
 - Tạo ra sự ngẫu nhiên (stochasticity) giúp vượt qua critical point.
 - Sự ngẫu nhiên có thể khiến độ lỗi dao động phức tạp.

Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan: SGD

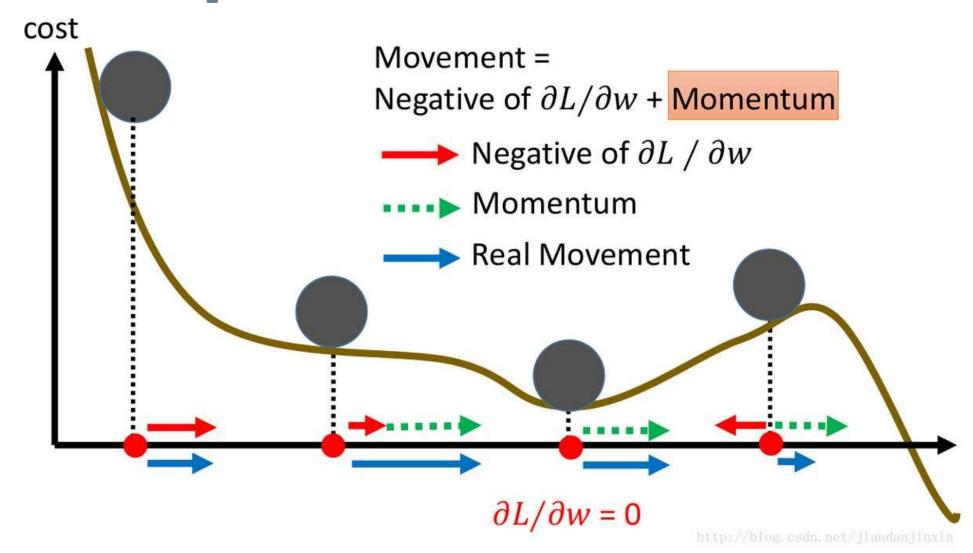
- Thực hiện cập nhật trên từng điểm dữ liệu.
 - Tính toán nhanh.
 - Tạo ra sự ngẫu nhiên (stochasticity) giúp vượt qua critical point.
 - Sự ngẫu nhiên có thể khiến độ lỗi dao động phức tạp.

Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan

- Cải tiến: Stochastic Gradient Descent with Momentum (Momentum).
 - Áp dụng nguyên lý lực quán tính.
 - Di chuyển nhanh hơn khi gặp hướng dốc.

Giới thiệu đề tài

Đề tài liên quan: Momentum



Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan: Momentum

- Tăng dần tốc độ khi "lăn xuống".
 - Giảm độ lỗi nhanh hơn.
- Đẩy các hướng có độ dốc cao nhiều hơn.
 - Giảm dao động quanh vùng rãnh hẹp.
- Cộng một lượng quán tính vào giá trị đạo hàm.
 - Vượt qua các điểm có đạo hàm tiệm cận 0.
 - Di chuyển nhanh hơn trong các vùng bằng phẳng.
 - Có thể đi vượt qua các điểm cực tiểu.

Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan

- Cải tiến: Nesterov Accelerated Descent (NAG).
 - Tính đạo hàm tại (điểm hiện tại + quán tính) để lấy hướng cập nhật tiếp theo rồi mới cộng quán tính vào lượng cập nhật.

Giới thiệu đề tài Đề tài liên quan: NAG

- Đạo hàm tại hướng dự đoán.
 - Cho biết trước hệ quả khi cập nhật để thực hiện "sửa sai".
 - Őn định hơn so với Momentum.
 - Hạn chế đi vượt qua các điểm cực tiểu.