Fiche

Charles Vin

Date

1 Formule et définition

— Produit scalaire : $\langle x, y \rangle = x^T y = \sum x_i y_i$
— Norme : $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$
— Identité remarquable : $\|a + b\| = \|a\| + \|b\| + 2 \langle a, b \rangle$
— Inégalité de Cauchy : $|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$
— k-lipschitzienne : $|f(x) - f(y)| \leq k |x - y|$ Bouger dans l'espace d'arriver fait bouger k fois plus dans l'espace de départ.
— L-Smooth : = gradient Lipschitz$\forall \theta, \theta', \|\nabla F(\theta) - \nabla F(\theta')\| \leq L \|\theta - \theta'\|$
— Bilinéarité du produit scalaire :
— Co-coercivity : $\frac{1}{L} \|\nabla F(\theta) - \nabla F(\theta')\|_2^2 \leq \langle \nabla F(\theta) - \nabla F(\theta'), \theta - \theta' \rangle$
— Inégalité triangulaire : $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$
— GD : $\theta_{t+1} = \theta_t - \gamma \nabla F(\theta_t)$
— Polyak-Ruppert averaging : $\bar{\theta}_T = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^{T} \theta_t$
— Sub gradient : $f(x) - f(x_0) \geq \langle v, (x - x_0) \rangle$

2 Technique de preuve

— Penser au $\pm$ pour faire apparaitre un terme voulu
— $\nabla F(\theta^\infty) \approx \nabla F(\theta^\star) = 0$
— Trick de l'intégrale

$$\begin{aligned} F(x - \gamma y) - F(x) &= F(x - \gamma y) - F(\theta - 0 \times y) \\ &= [F(x - \tau y)]_0^\gamma \\ &= \int_0^\gamma \ldots \end{aligned}$$

— Si on a des inéagalités avec du θ_1 et des sommes, potentiel somme d'inégalités

3 Théorèmes importants

Lemme 3.1 (Descent lemma)**.** *Assume that F is L-Smooth. Therefore $\forall \theta, \theta' \in$ domain of F*

$$F(\theta') \leq F(\theta) + \langle \nabla F(\theta), \theta' - \theta \rangle + \frac{L}{2} \|\theta' - \theta\|.$$

HEAVYBALL [Polyak, 64]

$$\begin{aligned} \beta_k &= \theta_k + (1 - \alpha_k)(\theta_k - \theta_{k-1}) \\ \theta_{k+1} &= \beta_k - \gamma \nabla F(\theta_k) \end{aligned}$$

NESTEROV ALGO [83]

$$\begin{aligned} \beta_k &= \theta_k + (1 - \alpha_k)(\theta_k - \theta_{k-1}) \\ \theta_{k+1} &= \beta_k - \gamma \nabla F(\beta_k) \end{aligned}$$

4 Gros gros plan du cours

- Basic of deterministic optim
  - GD when L-Smooth
  - GD when not L-Smooth