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 : $|\langle x, y \rangle| \le ||x|| \, ||y||$
- k-lipschitzienne : $|f(x) f(y)| \le k |x y|$ Bouger dans l'espace d'arriver fait bouger k fois plus dans l'espace de départ.
- L-Smooth : = gradient Lipschitz $\forall \theta, \theta', \|\nabla F(\theta) \nabla F(\theta')\| \le L \|\theta \theta'\|$
- Bilinéarité du produit scalaire :
- $$\begin{split} & \text{ Co-coercivity : } \frac{1}{L} \left\| \nabla F(\theta) \nabla F(\theta') \right\|_2^2 \leq \left\langle \nabla F(\theta) \nabla F(\theta'), \theta \theta' \right\rangle \\ & \text{ Inégalité triangulaire : } \left\| x + y \right\| \leq \left\| x \right\| + \left\| y \right\| \\ & \text{ GD : } \theta_{t+1} = \theta_t \gamma \nabla F(\theta_t) \end{split}$$

- Polyak-Ruppert averaging : $\bar{\theta}_T = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T \theta_t$ Sub gradient : $f(x) f(x_0) \geq \langle v, (x x_0) \rangle$

- $-\frac{d}{dt} \|f(t)\| = \frac{\langle f(t), f'(t) \rangle}{\|f(t)\|}$ $-\frac{d}{dt} \|f(t)\|^2 = 2 \langle f(t), f'(t) \rangle$

2 Technique de preuve

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

$$F(x - \gamma y) - F(x) = F(x - \gamma y) - F(\theta - 0 \times y)$$
$$= [F(x - \tau y)]_0^{\gamma}$$
$$= \int_0^{\gamma} \dots$$

- Si on a des inéagalités avec du θ_1 et des sommes, potentiel somme d'inégalités
- On utilise souvent la cocoercivity du gradient avec $\nabla F(\theta^{\star}) = 0$

$$\|\nabla F(\theta_t)\| \le L \langle \nabla F(\theta_t), \theta_t - \theta^* \rangle$$
.

Théorèmes importants

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

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

HEAVYBALL [Polyak, 64]

$$\beta_k = \theta_k + (1 - \alpha_k)(\theta_k - \theta_{k-1})$$

$$\theta_{k+1} = \beta_k - \gamma \nabla F(\theta_k)$$

NESTEROV ALGO [83]

$$\beta_k = \theta_k + (1 - \alpha_k)(\theta_k - \theta_{k-1})$$

$$\theta_{k+1} = \beta_k - \gamma \nabla F(\beta_k)$$

Gros gros plan du cours

- Basic of deterministic optim

 - GD when L-Smooth— GD when not L-Smooth
- SGD
 - Tourne autour de la solution ($Var(\nabla F_i(\theta^\star)) = 1/3$)
 - Polyak averaging fix ça
 - Vanishing step size