

## Notes optimisation avancée



**Théorème 0.1.** Soit f une fonction réelle  $\alpha$ -fortement convexe et L-lipschitzienne sur E. Soit  $x^* := \arg\min_{x \in E} f(x)$ . On a le résultat suivant:

$$f(\hat{x}) - f(x^*) \le \frac{2L^2}{\alpha T} \tag{1}$$

*Démonstration*. Pour t = 1 à T, introduisons le pas:

$$\mu_t := \frac{2}{\alpha t} \tag{2}$$

En utilisant l'identité classique  $2\langle x, y \rangle = ||x + y||^2 - ||x||^2 - ||y||^2$ , on a pour t = 0 à T - 1:

$$f(\hat{x}) - f(x^{*}) \leq f(x_{t}) - \left(f(x_{t}) + u_{t}^{T} \left(x^{*} - x_{t}\right) + \frac{\alpha}{2} \|x^{*} - x_{t}\|^{2}\right)$$

$$= -u_{t}^{T} \left(x^{*} - x_{t}\right) - \frac{\alpha}{2} \|x^{*} - x_{t}\|^{2}$$

$$= -\frac{\mu_{t+1}}{\mu_{t+1}} \cdot u_{t}^{T} \left(x^{*} - x_{t}\right) - \frac{\alpha}{2} \|x^{*} - x_{t}\|^{2}$$

$$= \frac{1}{2\mu_{t+1}} \left(\|\mu_{t+1} \cdot u_{t}\|^{2} + \|x^{*} - x_{t}\|^{2} - \|\mu_{t+1} \cdot u_{t} + x^{*} - x_{t}\|^{2}\right) - \frac{\alpha}{2} \|x^{*} - x_{t}\|^{2}$$

$$= \frac{1}{2\mu_{t+1}} \left(\|\mu_{t+1} \cdot u_{t}\|^{2} + \|x^{*} - x_{t}\|^{2} - \|x^{*} - y_{t}\|^{2}\right) - \frac{\alpha}{2} \|x^{*} - x_{t}\|^{2}$$

$$\leq \frac{1}{2\mu_{t+1}} \left(\mu_{t+1}^{2} \cdot L^{2} + \|x^{*} - x_{t}\|^{2} - \|x^{*} - x_{t+1}\|^{2}\right) - \frac{\alpha}{2} \|x^{*} - x_{t}\|^{2}$$

$$= \frac{\mu_{t+1}L^{2}}{2} + \left(\frac{1}{2\mu_{t+1}} - \frac{\alpha}{2}\right) \|x^{*} - x_{t}\|^{2} - \frac{1}{2\mu_{t+1}} \|x^{*} - x_{t+1}\|^{2}$$

En utilisant la définition de  $\hat{x}$ , la convexité de f et l'inégalité d'au-dessous pour tout t, on a successivement:

$$f(\hat{x}) - f(x^*) = f\left(\sum_{t=0}^{T} \frac{2t}{T(T+1)} x_t\right) - f(x^*)$$

$$\leq \sum_{t=0}^{T} \frac{2t}{T(T+1)} \left(f(x_t) - f(x^*)\right)$$

$$\leq \sum_{t=0}^{T} \frac{2t}{T(T+1)} \left(\frac{\mu_{t+1} L^2}{2} + \frac{\alpha(t-1)}{4} \cdot \left\|x^* - x_t\right\|^2 - \frac{\alpha(t+1)}{4} \cdot \left\|x^* - x_{t+1}\right\|^2\right)$$