

2. Il est évident que  $h$  est à la fois à valeurs positives et croissante. Montrons la convexité de  $h$ . Soit  $\lambda \in [0, 1]$ . On suppose que  $x \geq y$ , que les suites d'entiers  $(n_k), (p_k)$  tendent vers l'infini et que  $\frac{n_k}{n_k + p_k}$  tend vers  $\lambda$  par valeurs supérieures. On a alors comme précédemment

$$\begin{aligned}
& - \frac{\log \mathbb{P}(S_{n_k + p_k} \geq (n_k + p_k)(\lambda x + (1 - \lambda)y))}{n_k + p_k} \\
\leq & - \frac{\log \mathbb{P}(S_{n_k + p_k} \geq (n_k + p_k)(\frac{n_k}{n_k + p_k}x + \frac{p_k}{n_k + p_k}y))}{n_k + p_k} \\
\leq & \frac{n_k}{n_k + p_k} \left( -\frac{1}{n_k} \log \mathbb{P}(S_{n_k} \geq n_k x) \right) \\
& + \frac{p_k}{n_k + p_k} \left( -\frac{1}{p_k} \log \mathbb{P}(S_{p_k} \geq p_k y) \right)
\end{aligned}$$

En faisant tendre  $k$  vers l'infini, on obtient

$$h(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda h(x) + (1 - \lambda)h(y).$$

3. Si  $\mathbb{P}(X_1 \geq x) = 0$ , alors  $\mathbb{P}(S_n \geq nx) = 0$  pour tout  $n$  et donc  $h(x) = +\infty$ . Réciproquement, le premier point implique que  $\log \mathbb{P}(X_1 \geq x) \leq -h(x)$  et donc si  $h(x) = +\infty$ , alors  $\mathbb{P}(X_1 \geq x) = 0$ .

□

Afin d'expliciter la limite  $h$  dans la proposition précédente, nous avons besoin d'une notation supplémentaire.

**Définition.** Soit  $X$  une variable aléatoire de loi de probabilité  $\mu$  sur  $\mathbb{R}$ . On appelle cumulant de  $\mu$  la fonction

$$\Lambda_\mu : \mathbb{R} \rightarrow (-\infty, +\infty], \lambda \mapsto \log \mathbb{E}[e^{\lambda X}],$$

avec la convention  $\log(+\infty) = +\infty$ .

**Remarque.**  $\Lambda_\mu$  est une fonction convexe. Soient  $x, y \in \mathbb{R}$  et  $0 < \theta < 1$ . En appliquant l'inégalité de Hölder avec  $p = \frac{1}{\theta}$  et  $q = \frac{1}{1-\theta}$ , on a

$$\begin{aligned}
\Lambda_\mu(\theta x + (1 - \theta)y) &= \log \mathbb{E}[\exp(\theta x + (1 - \theta)y)X] \\
&= \log \mathbb{E}[\exp(\theta x X) \exp((1 - \theta)y X)] \\
&\leq \log \left( (\mathbb{E} \exp(x X))^\theta (\mathbb{E} \exp(y X))^{1-\theta} \right) \\
&= \theta \Lambda_\mu(x) + (1 - \theta) \Lambda_\mu(y).
\end{aligned}$$

À toute fonction convexe  $f$ , on peut associer sa transformée de Fenchel-Legendre  $f^*$ . Celle-ci est définie par

$$f^*(x) = \sup_{\lambda \in \mathbb{R}} (\lambda x - f(\lambda)).$$