Decomposição cont.

✓ 1) Modelo Aditivo

$$X_t = T_t + S_t + R_t$$

- ✓2) Modelo Multiplicativo log(X_t) = log(T_t·S_t·R_t)
- ✓3) Diferenciação (Remoção de Tendência)

$$Y_t = X_{t+1} - X_t$$

✓4) Log return

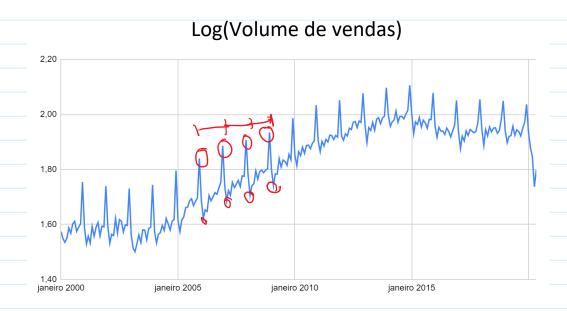
$$Y_t = log(X_{t+1}) - log(X_t)$$



Fonte: www.pixabay.con

Removendo efeitos sazonais por diferenciação (Exercício IV)

- 1) Nós vimos que a diferenciação é formulada como: $Y_t = X_{t+1} X_t$ é muito útil para remoção de tendência.
- 2) Para séries temporais com medidas mensais, os efeitos sazonais são muito comuns:



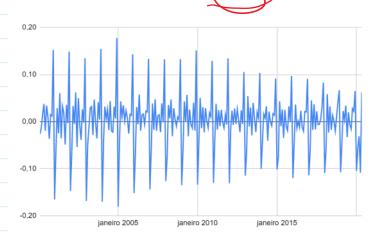
★3) Neste caso, podemos aplicar a diferenciação com intervalo de tempo de 12 meses: $Y_t = X_{t+12} - X_t$, para remover então os efeitos sazonais:



★4) Para remover o que resta de tendência, pode-se aplicar novamente uma diferenciação simples: Y_t = X_{t+1} - X_t:



Aplicação sozinha de log return:



	Diferenciação de ordem superior
	 Se mesmo após de uma diferenciação simples (Y_t = X_{t+1} - X_t), a série temporal apresentar tendência, então, muito provavelmente será necessário pelo menos mais uma diferenciação: Z_t = Y_{t+1} - Y_t (Diferenciação de segunda ordem)
	continuando,
	W _t = Z _{t+1} - Z _t (Diferenciação de terceira ordem) e assim por diante.
*	2) Cuidado para não diferenciar demais!!! Pois pode "quebrar" a estrutura de interdependência da série, o que é importante para previsão.

Resumo

- 1) Diferenciação é:
- 🗹 a. Rápida
- ✓b. Simples
- ✓ c. Possível de se remover qualquer tipo de tendência e/ou sazonalidade



Fonte: www.pixabay.com

★2) Entretanto, não se pode obter estimativas explícitas dos componentes da série: Tendência, efeito Sazonal e Variável Aleatória!