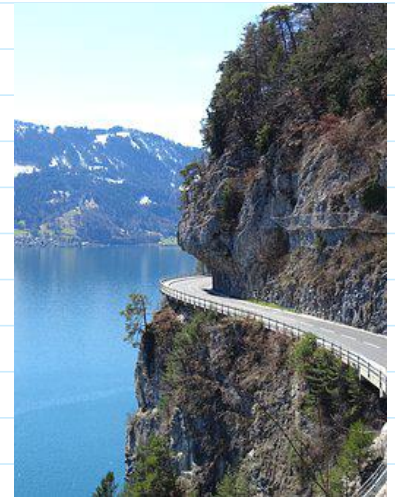


É muito comum a necessidade de descrever uma série temporal ( $Y_t$ ) como uma combinação (linear) de variáveis explanatórias ( $x_{t1}, \dots, x_{tp}$ ):

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 x_{t1} + \dots + \beta_p x_{tp} + E_t$$

em que as variáveis explanatórias podem ser verdadeiras covariáveis, ou até mesmo tendências lineares e efeitos sazonais.



Fonte: [www.pixabay.com](http://www.pixabay.com)

★ Uma grande vantagem da regressão de séries temporais é que ela é válida para séries não-estacionárias, seja variável resposta, seja variável preditora.

★ O erro  $E_t$  deve ser independente das variáveis explanatórias, mas pode exibir correlação serial (!).

★ Quando há erros correlacionados, o Método dos Mínimos Quadrados (Ordinários) ou OLS, amplamente utilizado para estimar os parâmetros  $\beta_j$  da regressão, não é mais eficiente, ou seja, existem melhores estimadores (!), para tanto iremos utilizar o Método dos Mínimos Quadrados Generalizados ou GLS.



Fonte: [www.pixabay.com](http://www.pixabay.com)

★ Como fazer?

1. Primeiro, vamos assumir que os erros não são correlacionados;
2. Depois, estimamos os parâmetros  $\beta_j$  da regressão por meio do OLS;
3. Em seguida, faremos o diagnóstico do erros, calculando a função de autocorrelação e a função de autocorrelação parcial;
4. Se os erros encontrados por OLS possuírem correlação; devemos estimar os parâmetros  $\beta_j$  da regressão por meio do GLS.

★ Variáveis defasadas são possíveis, e.g.  $x_{(t-1)p}$ ? Sim! Mas existem métodos melhores, como os modelos baseados em correlações cruzadas.