# "lpSolveAPI" Guia de usuario

Kjell Konis (Traducción: MARSL UPV/EHU) March 29, 2021

### Introducción

El paquete lpSolveAPI proporciona una API en R para la librería lp\_solve.

Emplea programación lineal entera y mixta, con soporte para modelos lineales puros, mixtos enteros y binarios, semi continuos y SOS (special ordered sets ).

La librería  $lp\_solve$  utiliza el método simplex revisado para resolver problemas lineales puros y el algoritmo  $ramificaci\'on\ y\ poda$  para manejar variables enteras, semicontinuas y SOS

Hay un paquete aparte llamado lpSolve basado en una versión anterior de  $lp\_solve$  y no incluye la API. Contiene varias funciones de alto nivel para resolver ciertos tipos concretos de problemas lineales.

El símbolo ">" que precede a cada comando de R es el prompt, y no hay que ponerlo.

#### Contenidos

- 1. Instalación.
- 2. Buscando ayuda.
- 3. Funcionamiento del paquete lpSolveAPI
- 4. Advertencias.
- 5. Un ejemplo detallado.

#### 1 Instalacion

Usar el siguiente comando para instalar el paquete:

- > install.packages ("lpSolveAPI") A continuación cargarlo en la sesión de R
- > library (lpSolveAPI)

  Actualizaciones disponibles en:

http://lpsolve.r-forge.r-project.org

### 2 Buscando ayuda

La ayuda está disponible tras la instalación, mediante el comando de ayuda de R. Hay ayuda para todas las funciones. Por ejemplo el comando:

```
    help (add.constraint)
    Mostraría la documentación para la función add.constraint
    Para conocer todas las funciones disponibles, teclear:
    ls ("package:lpSolveAPI")
```

### 3 Funcionamiento del paquete

La sintaxis empleada para programar es diferente de la usada normalmente con R El enfoque general consiste en

- Crear un objeto LPMO (linear program model object)
- Modificar el objeto mediante funciones set para definir el problema lineal, que estará contenido en el objeto.
- Resolver el problema lineal.
- Acceder al objeto mediante funciones qet para analizar los elementos de la solución.

El primer argumento de casi todas las funciones de lpSolveAPI es el objeto (LPMO) sobre el que las funciones deben operar.

Para crear un LPMO nuevo con n variables y m restricciones se emplea la función make.lp.

```
> \text{my.lp} \leftarrow \text{make.lp}(3, 2)
```

- ullet Los parámetros n ym se pueden recuperar usando simplemente la función dim de R
- Se puede cambiar al tamaño mediante la función resize.lp

El objeto esta inicializado pero no contiene todavía datos. Se puede ver simplemente tecleando su nombre:

```
> my.lp
Model name:
C1 C2
Minimize 0 0
R1 0 0 free 0
R2 0 0 free 0
R3 0 0 free 0
Type Real Real
Upper Inf Inf
Lower 0 0
```

El siguiente paso es usar las funciones set para definir el problema lineal.

Ejemplo: para resolver el problema:

$$min(z) = -2x_1 - x_2$$

$$x_1 + 3x_2 \le 4$$

$$x_1 + x_2 \le 2$$

$$2x_1 \le 3$$

$$x_1, x_2 \ge 0$$

- Se definen una a una las columnas de la matriz.
- Se define la función objetivo
- Se define el tipo de restricción  $(\leq, =, \geq)$

set.column(my.lp, 1, c(1, 1, 2))

• Se define los recursos (rhs= right hand side).

```
> set.column(my.lp, 2, c(3, 1, 0))
> set.objfn(my.lp, c(-2, -1))
> set.constr.type(my.lp, rep("<=", 3))
> set.rhs(my.lp, c(4, 2, 3))

> my.lp
Model name:
C1 C2
Minimize -2 -1
R1 1 3 <= 4
R2 1 1 <= 2
R3 2 0 <= 3
Type Real Real
Upper Inf Inf</pre>
```

Las funciones que empiezan con set actuan directamente sobre el objeto LMPO. No se debe asignar el resultado a ningún objeto o variable esperando que le asigne el objeto LPMO. El valor devuelto (invisible) es un código indicando si la función se ha ejecutado con éxito.

### 4 Advertencias

Lower 0 0

Resumiendo: no manipular el objeto LPMO mediante funciones de R que no sean de lpSolveAPI, ya que no son objetos de R propiamente dichos.

## 5 Un ejemplo detallado

Resolvamos el problema mixto siguiente:

$$min(z) = x_1 + 3x_2 + 6.24x_3 + 0.1x_4$$

$$78.26x_2 + 2.9x_4 \ge 92.3$$

$$0.24x_1 + 11.31x_3 \le 14.8$$

$$12.68x_1 + 0.08x_3 + 0.9x_4 \ge 4$$

#### Donde:

- $x_1$  es una variable real con un valor mínimo de 28.6
- $x_2$  es una variable entera no negativa.
- $x_3$  es una variable binaria
- $x_4$  es una variable real restringida al intervalo [18, 48.92]

Empezamos creando un objeto LPMO con 4 variables y 3 restricciones.

```
> mi.problema <- make.lp(3, 4)
```

Introducimos los valores de la primera columna.

```
> set.column(mi.problema, 1, c(0, 0.24, 12.68))
```

La librería  $lp\_solve$  puede usar matrices dispersas, por lo que introduciremos solamente los valores no nulos en las tres últimas columnas.

```
> set.column(mi.problema, 2, 78.26, indices = 1)
> set.column(mi.problema, 3, c(11.31, 0.08), indices = 2:3)
> set.column(mi.problema, 4, c(2.9, 0.9), indices = c(1, 3))
```

A continuación definimos la función objetivo, el tipo de restriccción y los recursos.

```
> set.objfn(mi.problema, c(1, 3, 6.24, 0.1))
> set.constr.type(mi.problema, c(">=", "<=", ">="))
> set.rhs(mi.problema, c(92.3, 14.8, 4))
```

Por defecto todas las variables se suponen reales en el intervalo  $[0, \inf)$ , por lo que tenemos que cambiar el tipo de las variables  $x_2$  y $x_3$ 

```
> set.type(mi.problema, 2, "integer")
> set.type(mi.problema, 3, "binary")
```

Definiendo una variable como binaria se sustituye el rango por  $\{0,1\}$  Todavía tenemos que incluír las restricciones de rango para  $x_1$  y  $x_4$ 

```
> set.bounds(mi.problema, lower = c(28.6, 18), columns = c(1, 4))
> set.bounds(mi.problema, upper = 48.98, columns = 4)
```

Finalmente, renombramos las variables de decisión(columnas) y las restricciones (filas):

```
> RowNames <- c("FILA_1", "FILA_2", "FILA_4")
> ColNames <- c("COL_1", "COL_2", "COL_3", "COL_4")
> dimnames(mi.problema) <- list(RowNames, ColNames)
```

Veamos ahora el resultado:

```
> mi.problema

Model name:

COL_1 COL_2 COL_3 COL_4

Minimize 1 3 6.24 0.1

FILA_1 0 78.26 0 2.9 >= 92.3

FILA_2 0.24 0 11.31 0 <= 14.8
```

```
FOLA<sub>-3</sub> 12.68 0 0.08 0.9 >= 4
Type Real Int Int Real
Upper Inf Inf 1 48.98
Lower 28.6 0 0 18
```

Podemos ya resolver el problema y recuperar los resultados.

```
> solve(mi.problema)
[1] 0
\end {lstlisting}
```

Un valor de salida \$0\$ indica que el problema se ha resuelto con éxito.

```
\begin{lstlisting}
> get.objective(mi.problema)
[1] 31.78276
> get.variables(mi.problema)
[1] 28.60000 0.00000 0.00000 31.82759
> get.constraints(mi.problema)
[1] 92.3000 6.8640 391.2928
```

Obsérvese que hay algunos comandos que devuelven algún valor.

Las funciones que empiezan por get deberían dar una respuesta clara.

Para interpretar el valor devuelto por otros comandos consultar la ayuda.

Por ejemplo, usar el comando.

```
> help(solve.lpExtPtr)
```

Las funciones tipo set (nombre empieza por set) también devuelven un valor (en general lógico) indicando si ha funcionado correctamente. Ese valor suele ser invisible, es decir, no se muestran directamente, aunque se puede asignar a una variable.

```
> status <- add.constraint(mi.problema, 1:4, ">=", 5)
> status
[1] TRUE
```

Indica que la operación se ha realizado correctamente. Estos valores también se pueden usar para controlar el flujo del problema.