## Deconvolución de datos de melanoma con quantiseqr: Datos bulk RNA-seq: TCGA\_SKCM

Elena Eyre Sánchez, PhD

2024-10-27

## Contents

1	Introducción y Objetivo	1
2	Paquetes y datos	1

## 1 Introducción y Objetivo

## 2 Paquetes y datos

 $Repositorio\ Git Hub\ de: \ https://github.com/Danko-Lab/quantiseqr/blob/main/tutorial\_deconvolution.pdf$ 

#Datos

#Deconvolución

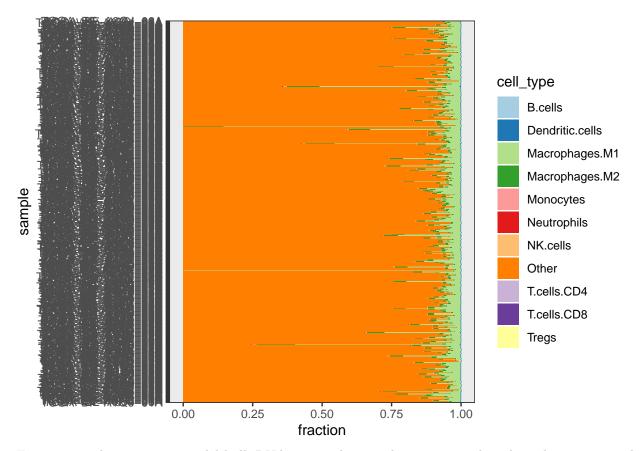
En este análisis utilizo los datos del estudio TCGA\_SKCM descargados mediante la función getGEO des de la base de datos GEO, del NCBI: https://www.ncbi.nlm.nih.gov/geo/query/acc.cgi?acc=TCGA\_SKCM.

Las muestras consisten en 65 muestras analizadas con la plataformas GPL570, y con varios tratamientos: dabrafenib + trametinib.

Este estudio es de especial interés para el TFM debido a que los autores también proporcionan metadata la respuesta de los pacientes, cosa que permitirá estudiar posibles correlaciones con las poblaciones obtenidas de

la deconvolución.

```
setwd("~/Desktop/ELENA_UOC/TFM")
gex <- read_delim("Datasets/TCGA-SKCM.htseq_fpkm.tsv", delim = "\t",</pre>
                  escape_double = FALSE, trim_ws = TRUE)
bulk_metadata <- read_delim("Datasets/TCGA-SKCM.GDC_phenotype.tsv", delim = "\t",
                       escape_double = FALSE, trim_ws = TRUE)
#os data <- read delim("Datasets/TCGA-SKCM.survival.tsv", delim = "\t",
                       escape_double = FALSE, trim_ws = TRUE)
# Debido a que los autores proporcionan los genes con la nomeclatura de ENSEMBL, lo convierto a símbolo
mart <- useDataset("hsapiens_gene_ensembl", useMart("ensembl"))</pre>
genes <- gex$Ensembl ID
G_list <- getBM(filters= "ensembl_gene_id_version", attributes= c("ensembl_gene_id_version", "hgnc_symbo
# Para usar los símbolos en lugar de nombres de ENSEMBL:
gex2 <- merge(gex,G_list,by.x="Ensembl_ID",by.y="ensembl_gene_id_version")</pre>
gex2<-gex2[,-1]
gex2 <- aggregate(gex2, by = list(c(gex2$hgnc_symbol)), mean) # Agrego los posibles duplicados calculan
gex2 \leftarrow gex2[,-c(ncol(gex2))]
rownames(gex2) <- gex2$Group.1 # Los nombres de genes únicos sin duplicados sirven para dar nombre a la
Probes <- gex2$Group.1
gex2$Group.1 <- NULL # Elimino las columnas usadas para consequir los nombres
bulk.mtx <- as.data.frame(gex2) # Los datos de expresión
# Convertir los datos de expresión del bulk RNA-seq a objeto ExpressionSet:
bulk.eset <- Biobase::ExpressionSet(assayData = as.matrix(as.data.frame(bulk.mtx)))</pre>
bulk.eset
## ExpressionSet (storageMode: lockedEnvironment)
## assayData: 15584 features, 472 samples
     element names: exprs
## protocolData: none
## phenoData: none
## featureData: none
## experimentData: use 'experimentData(object)'
## Annotation:
ti_racle <- quantiseqr::run_quantiseq(</pre>
  expression_data = bulk.eset@assayData$exprs,
  signature_matrix = "TIL10",
  is_arraydata = FALSE,
 is_tumordata = TRUE,
  scale_mRNA = TRUE
quantiplot(ti_racle)
```



Encontramos las proporciones del bulk RNA-seq en el apartado ti\_racle, el qual puedo integrar en la metadata que ya tenía y almacenar en un archivo para posteriores análisis.

```
ref.based.estimates <- as.data.frame(ti_racle)
ref.based.estimates$submitter_id.samples <- rownames(ref.based.estimates)
ref.based.estimates <- inner_join(ref.based.estimates, bulk_metadata, by = "submitter_id.samples")
knitr::kable(head(ref.based.estimates[,1:7]), digits=2, caption = "Sección de las primeras muestras y c</pre>
```

Table 1: Sección de las primeras muestras y columnas como ejemplo del resultado

Sample	B.cells	Macrophages.M1	Macrophages.M2	Monocytes	Neutrophils	NK.cells
TCGA-EE-A2GJ-	0	0.05	0.01	0	0	0
06A						
TCGA-EE-A2GI-	0	0.06	0.01	0	0	0
06A						
TCGA-WE-	0	0.04	0.01	0	0	0
A8ZM-06A						
TCGA-DA-A1IA-	0	0.05	0.01	0	0	0
06A						
TCGA-D3-A51H-	0	0.03	0.01	0	0	0
06A						
TCGA-XV-	0	0.07	0.02	0	0	0
A9VZ-01A						

write.csv(ref.based.estimates,"./quantiseq\_TCGA\_SKCM.csv", row.names = FALSE)