



# Ateliers R<sup>3</sup>



Session 3 - R, du code performant

Au menu aujourd'hui:



La performance (allégorie)

# Les langages de programmation

"haut niveau"

"bas niveau"



## ASM

```
PALINDRO CSECT
        USING PALINDRO,R13
        B      72(R15)
        DC     17F'0'
        STM    R14,R12,12(R13)
        ST     R13,4(R15)
        ST     R15,8(R13)
        LR     R13,R15
        LA     R8,BB
        LA     R9,AA+L'AA-1
        LA     R6,1
LOOPI   C      R6,=A(L'AA)
        BH     EL00PI
        MVC   0(1,R8),0(R9)
        LA    R8,1(R8)
        BCTR  R9,0
[... ] (+33 lignes)
```



# Les langages de programmation

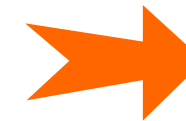
"haut niveau"

"bas niveau"

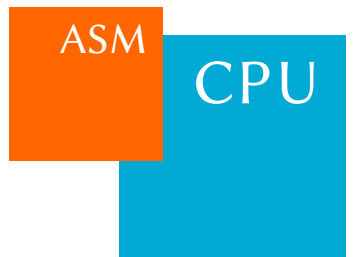
C

ASM

```
int palindrome(const char *s)
{
    const char *t;
    for (t = s; *t != '\0'; t++) ; t--;
    while (s < t)
    {
        if ( *s++ != *t-- ) return 0;
    }
    return 1;
}
```



```
PALINDRO CSECT
USING PALINDRO,R13
B 72(R15)
DC 17F'0'
STM R14,R12,12(R13)
ST R13,4(R15)
ST R15,8(R13)
LR R13,R15
LA R8,BB
LA R9,AA+L'AA-1
LA R6,1
LOOPI C R6,=A(L'AA)
BH EL00PI
MVC 0(1,R8),0(R9)
LA R8,1(R8)
BCTR R9,0
[...] (+33 lignes)
```



# Les langages de programmation

"haut niveau"

"bas niveau"



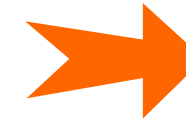
R

C

ASM

```
is_palin <- function(str) {  
  split <- unlist(strsplit(str, ""))  
  all( split == rev(split) )  
}
```

```
int palindrome(const char *s)  
{  
  const char *t;  
  for (t = s; *t != '\0'; t++) ; t--;  
  while (s < t)  
  {  
    if ( *s++ != *t-- ) return 0;  
  }  
  return 1;  
}
```



```
PALINDRO CSECT  
USING PALINDRO,R13  
B 72(R15)  
DC 17F'0'  
STM R14,R12,12(R13)  
ST R13,4(R15)  
ST R15,8(R13)  
LR R13,R15  
LA R8,BB  
LA R9,AA+L'AA-1  
LA R6,1  
LOOPI C R6,=A(L'AA)  
BH EL00PI  
MVC 0(1,R8),0(R9)  
LA R8,1(R8)  
BCTR R9,0  
[...] (+33 lignes)
```



# Les langages de programmation

"haut niveau"

"bas niveau"



R

C

ASM

```
is_palin <- function(str) {
  split <- unlist(strsplit(str, ""))
  all( split == rev(split) )
}
```

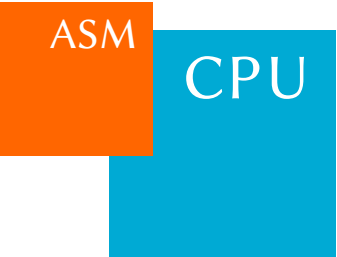
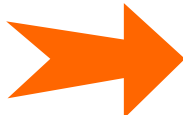
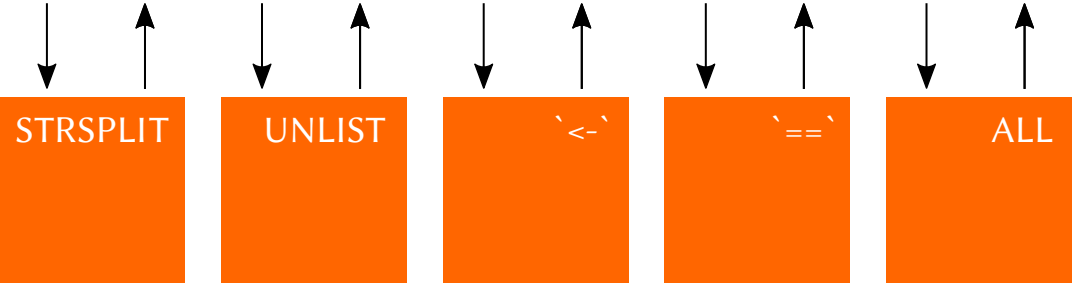
```
int palindrome(const char *s)
{
  const char *t;
  for (t = s; *t != '\0'; t++) ; t--;
  while (s < t)
  {
    if ( *s++ != *t-- ) return 0;
  }
  return 1;
}
```

```
PALINDRO CSECT
USING PALINDRO,R13
B 72(R15)
DC 17F'0'
STM R14,R12,12(R13)
ST R13,4(R15)
ST R15,8(R13)
LR R13,R15
LA R8,BB
LA R9,AA+L'AA-1
LA R6,1
LOOPI C R6,=A(L'AA)
BH EL00PI
MVC 0(1,R8),0(R9)
LA R8,1(R8)
BCTR R9,0
[...] (+33 lignes)
```

script (texte)



**INTERPRETEUR**

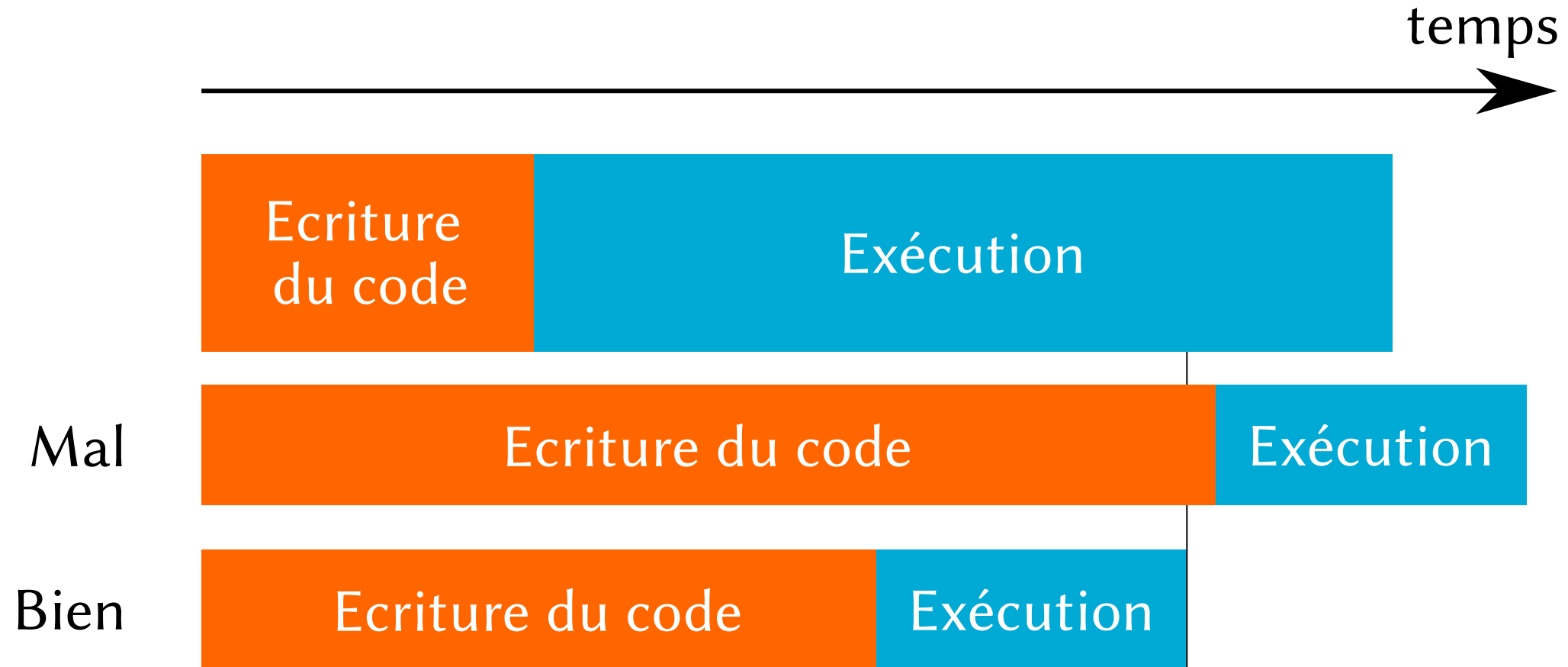


# Optimiser son script

Aujourd'hui:

1. Vectorisation
2. Fonctions et structures de données spécialisées
3. Exécution en parallèle

# Quand optimiser son script ?



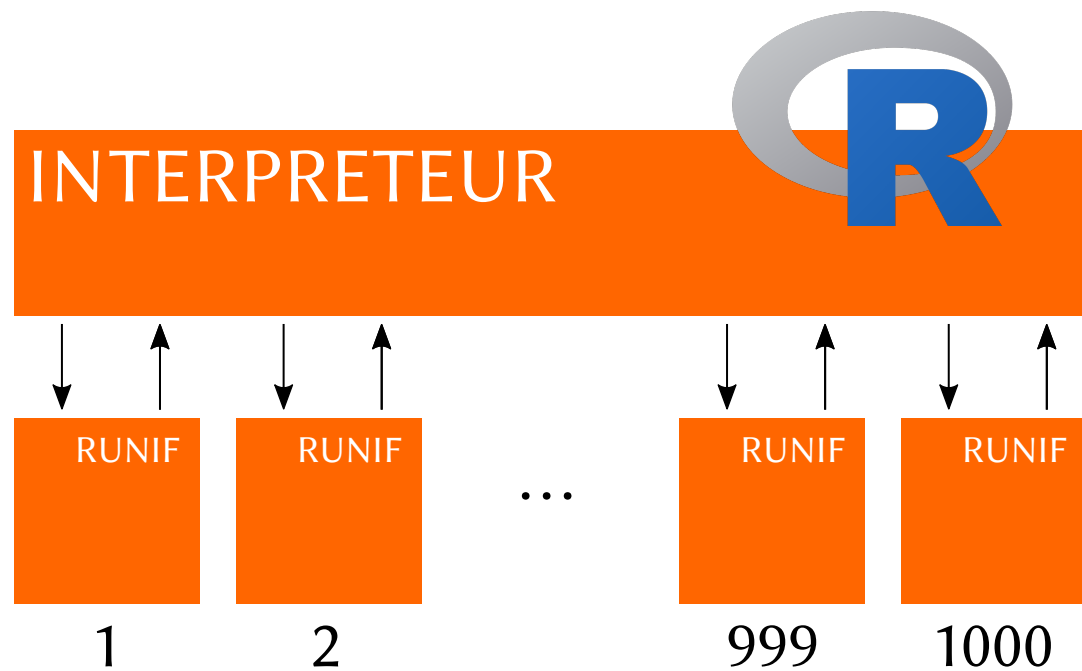


# Une stratégie: la vectorisation

Exemple: tirer 1000 nombres aléatoires entre 0 et 1

## Pas vectorisé

```
numbers <- numeric(1000)
for ( i in seq(1, 1000) ) {
  numbers[i] <- runif(1, 0, 1)
}
```

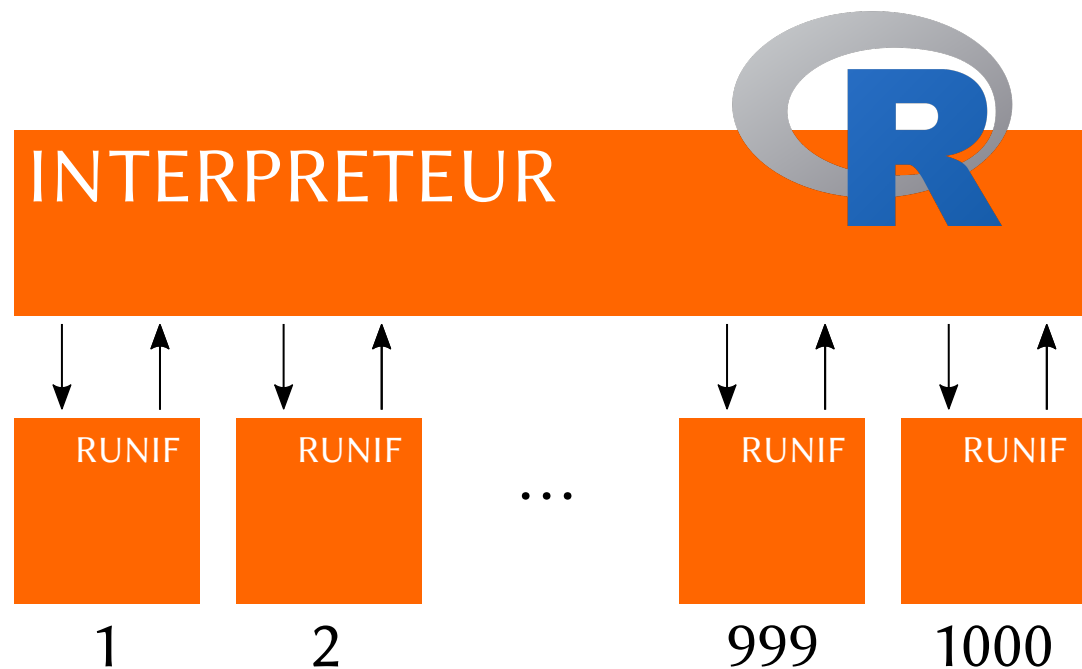


# Une stratégie: la vectorisation

Exemple: tirer 1000 nombres aléatoires entre 0 et 1

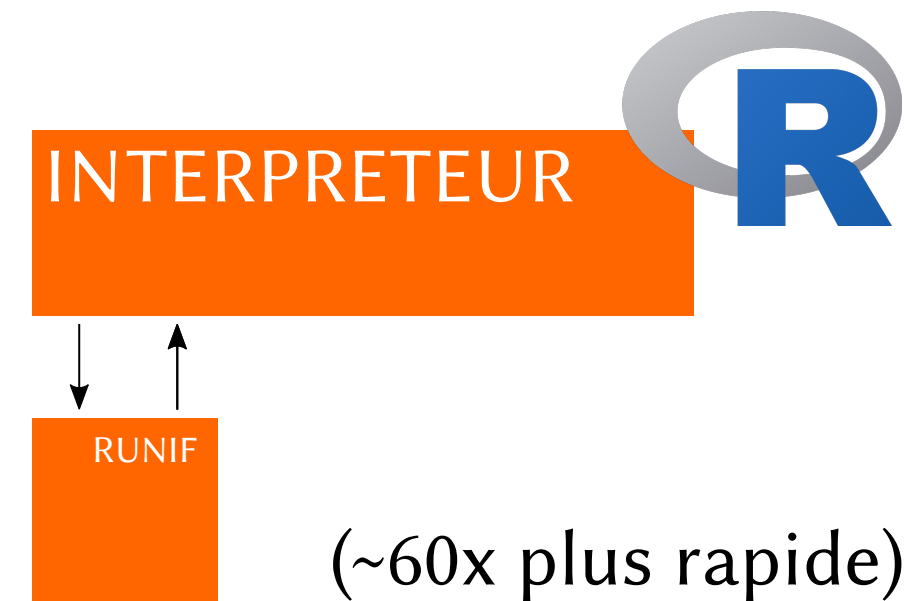
## Pas vectorisé

```
numbers <- numeric(1000)
for ( i in seq(1, 1000) ) {
  numbers[i] <- runif(1, 0, 1)
}
```



## Vectorisé

```
numbers <- runif(1000, 0, 1)
```



## Une stratégie: la vectorisation

```
lettres <- c("a", "b", "c", "d")
for ( i in lettres ) {
  lettres[i] <- toupper(lettres[i])
}
```

```
lettres <- c("a", "b", "c", "d")
lettres <- toupper(lettres)
```

```
x <- c(0, 1, 5, 10)
a <- 2.1
b <- 3.1
y <- numeric(4)
for ( i in seq(1, length(x)) ) {
  y[i] <- a + b * x[i]
}
```

```
x <- c(0, 1, 5, 10)
a <- 2.1
b <- 3.1
y <- a + b * x
```

## Une stratégie: la vectorisation. Moyennes par colonnes d'un tableau de données

```
abundances
  espece_1 espece_2 espece_3 ...
[1,]      1.1      4.4      8.9
[2,]      2.2      4.8      9.0
...      ...      ...      ...

means <- numeric(ncol(abundances))
for (i in seq(1, ncol(abundances)) ) {
  means[i] <- mean(abundances[ ,i])
}
```

## Une stratégie: la vectorisation. Moyennes par colonnes d'un tableau de données

```
abundances
  espece_1 espece_2 espece_3 ...
[1,]    1.1    4.4    8.9
[2,]    2.2    4.8    9.0
...     ...     ...     ...

means <- numeric(ncol(abundances))
for (i in seq(1, ncol(abundances)) ) {
  means[i] <- mean(abundances[,i])
}
```

Fonction spécialisée



`colMeans`(abundances)

Une stratégie: la vectorisation.

Remplacer les boucles for par des applications de fonctions

```
ex <- c("coude", "pied", "nez")
str <- rep("", length(ex))
for ( part in ex ) {
  str[part] <- paste("On les plante avec le", part,
                    "à la mode de chez nous")
}
```

Une stratégie: la vectorisation.

Remplacer les boucles for par des applications de fonctions

```
ex <- c("coude", "pied", "nez")
str <- rep("", length(ex))
for ( part in ex ) {
  str[part] <- paste("On les plante avec le", part,
                    "à la mode de chez nous")
}
```

### Avec un vecteur: sapply()

```
ex <- c("coude", "pied", "nez")
les_choux <- function(part) {
  str <- paste("On les plante avec le", part,
              "à la mode de chez nous")
  return(str)
}
sapply(ex, les_choux)
```

Une stratégie: la vectorisation.

Remplacer les boucles for par des applications de fonctions

```
ex <- c("coude", "pied", "nez")
str <- rep("", length(ex))
for ( part in ex ) {
  str[part] <- paste("On les plante avec le", part,
                    "à la mode de chez nous")
}
```

### Avec un vecteur: `sapply()`

```
ex <- c("coude", "pied", "nez")
les_choux <- function(part) {
  str <- paste("On les plante avec le", part,
              "à la mode de chez nous")
  return(str)
}
sapply(ex, les_choux)
```

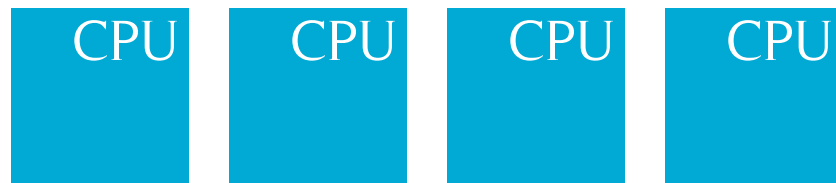
### Avec une liste: `lapply()`

```
ex <- list("coude", "pied", "nez")
les_choux <- function(part) {
  str <- paste("On les plante avec le", part,
              "à la mode de chez nous")
  return(str)
}
lapply(ex, les_choux)
```

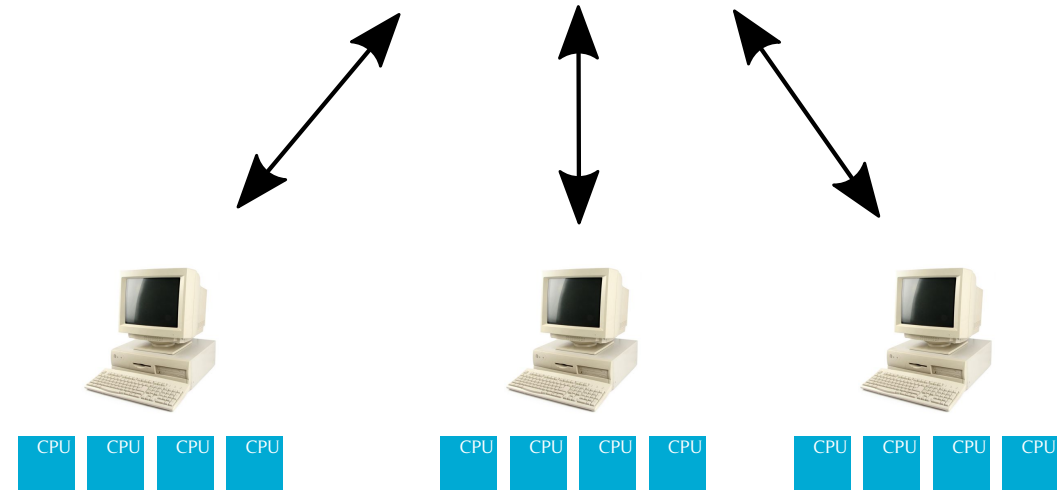


# La parallélisation

Sur votre ordinateur



Sur d'autres ordinateurs



## La parallélisation: en pratique

De nombreux paquets disponibles: parallel, foreach, snow, rmpi, etc.

Sur votre machine: `future + future.apply`

# La parallélisation: en pratique

## Avec une liste

```
ex <- list("coude", "pied", "nez")
les_choux <- function(part) {
  ligne <- paste("On les plante avec le", part,
                "à la mode de chez nous")
  return(ligne)
}
lapply(ex, les_choux)
```

## Exécution parallèle: lapply => future\_lapply

```
ex <- list("coude", "pied", "nez")
plan(multisession, workers = 3)
future_lapply(ex, les_choux)
```

c'est tout

# La parallélisation: en pratique

```
plan(multisession, workers = 3)
```



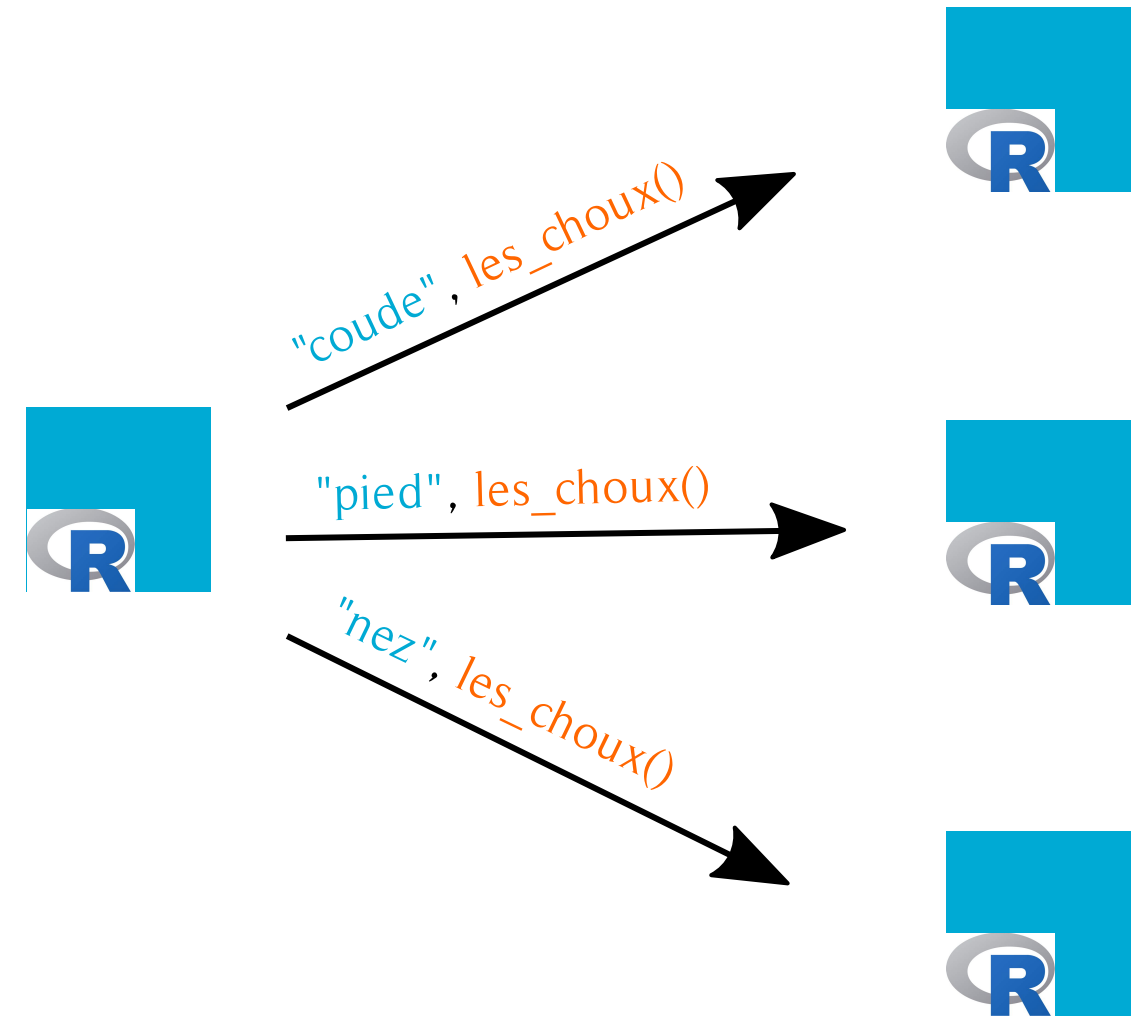
```
ex <- list("coude", "pied", "nez")  
plan(multisession, workers = 3)  
future_lapply(ex, les_choux)
```

c'est tout

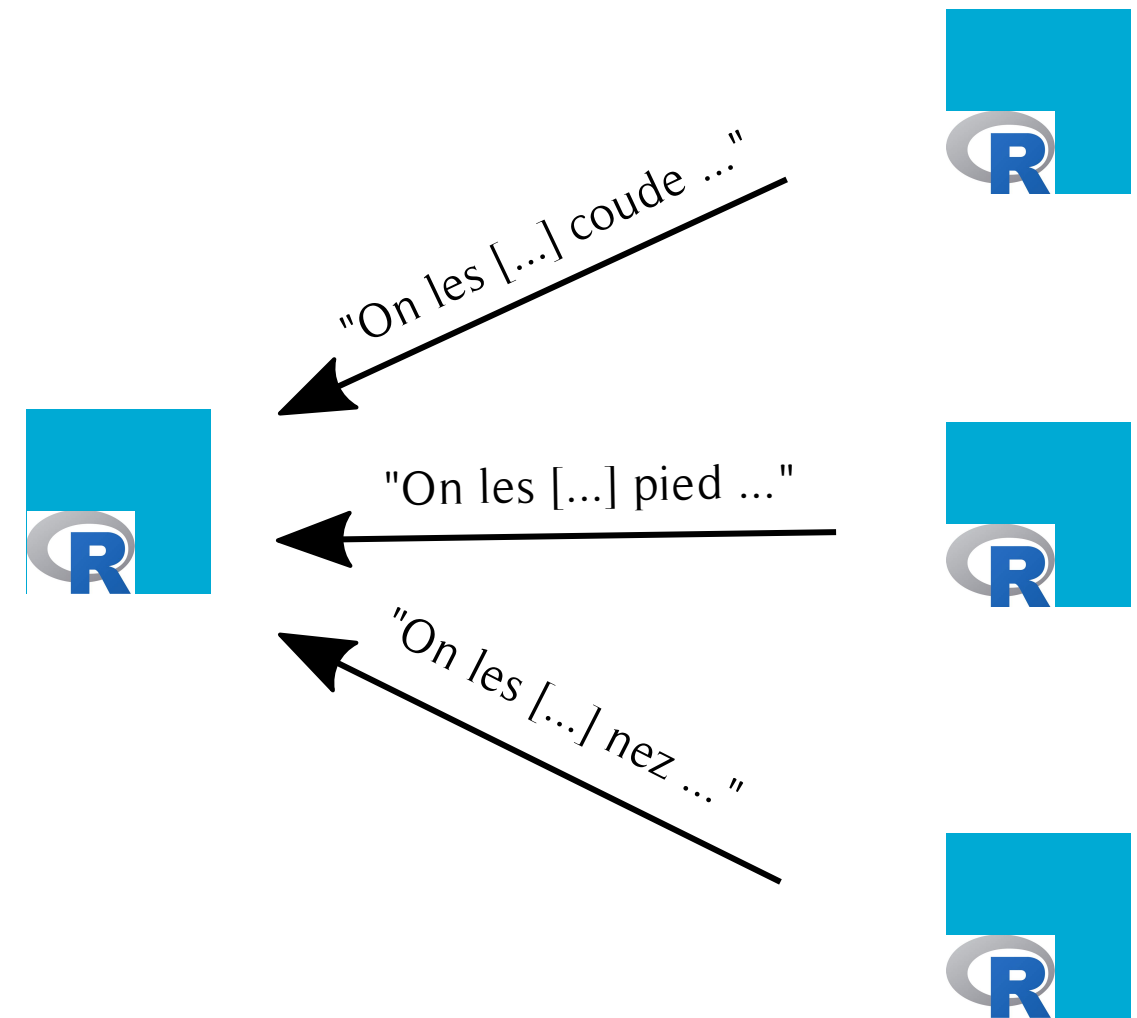
# La parallélisation: en pratique

```
ex <- list("coude", "pied", "nez")  
plan(multisession, workers = 3)  
future_lapply(ex, les_choux)
```

c'est tout



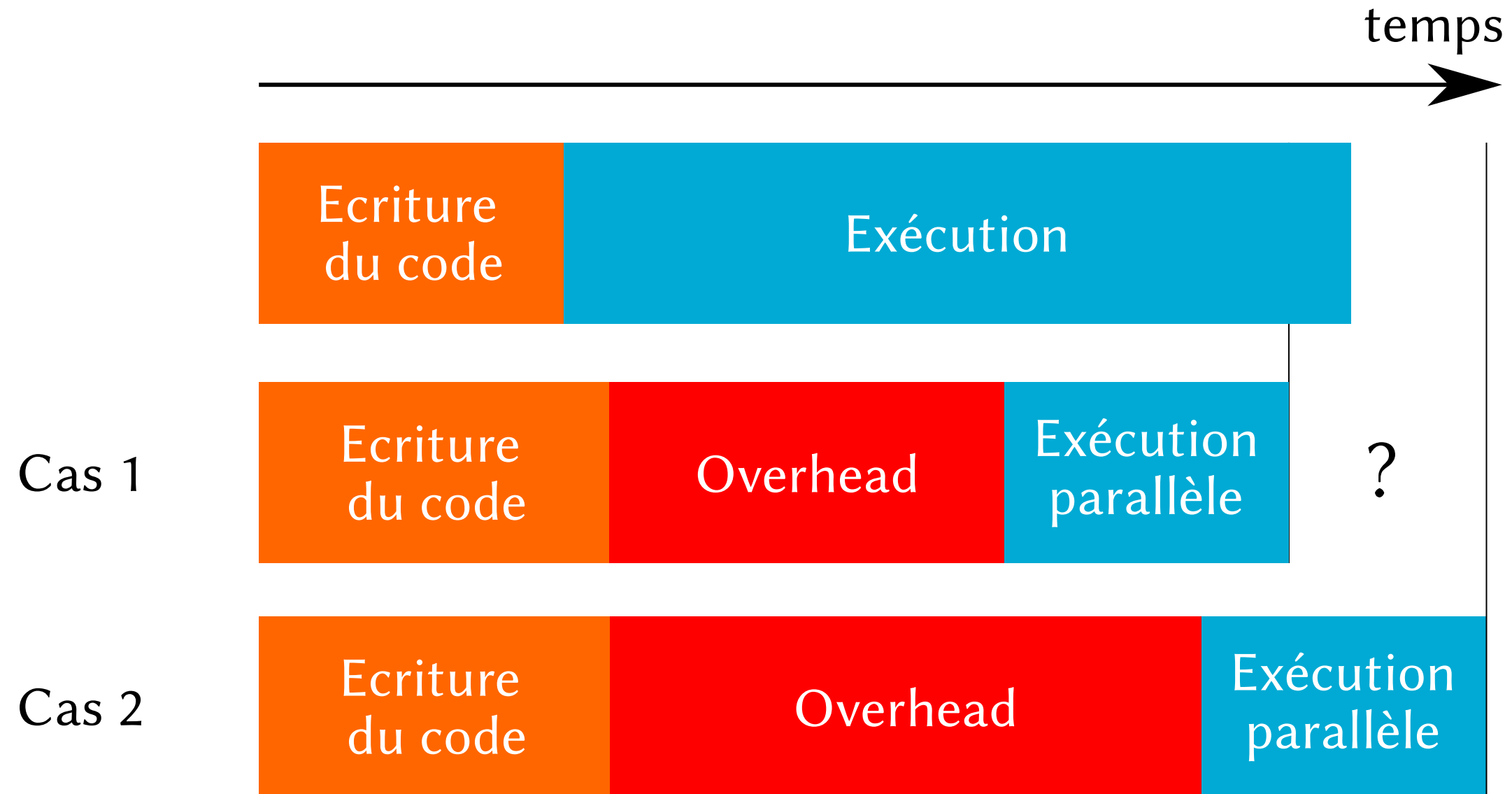
# La parallélisation: en pratique



```
ex <- list("coude", "pied", "nez")  
plan(multisession, workers = 3)  
future_lapply(ex, les_choux)
```

c'est tout

# Optimiser son script



En pratique...



## Recap:

- Pourquoi R est relativement lent
- Quelques stratégies pour améliorer la vitesse d'exécution
  - Vectorisation
  - Exécution parallèle
- (pas vu) Mesurer la vitesse d'exécution

**Atelier:** jeudi 22 octobre, 14h !

Tous les exercices et infos sur <https://rrr.mbb.cnrs.fr>