# 楼梯步态说明

对于铁蛋 2 代,具体分为盲走楼梯步态和基于视觉动态选取落足点。前者通过在现有平地步态基础上,估计支撑平面,调整摆腿轨迹和机身姿态实现。后者在盲走步态基础上,避开台阶边缘防止打滑,提供更准确的落足点位置和坡度估计,这里主要介绍下盲走步态的相关要点。

### 主要算法模块:

### 1、触地检测

腿部雅可比矩阵转置的逆乘以关节扭矩,计算足端的受力,根据垂直方向受力变化达到阈值(低速下),判断是否触地,有视觉的情况可更多依赖视觉

datas\_[leg].jacobian = ComputeLegJacobian( quadruped\_, leg, datas\_[leg].q );
Mat3< T > inv\_jacobian\_transpose = datas\_[leg].jacobian.transpose().inverse();
datas\_[leg].foot\_force\_actual = inv\_jacobian\_transpose \*
datas [leg].tau actual;

或者通过触地力变化程度计算概率,一个技巧是将上楼梯和下楼梯步态参数分开设置

$$P(c|f_z) = \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

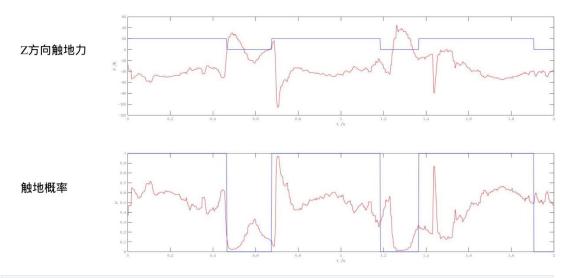
$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2}} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[ 1 + \operatorname{erf} \left( \frac{f_z - \mu_{f_c}}{\sigma_{f_c} \sqrt{2$$



```
JSON
void ConvexMpcStairGaits::CheckContact( int foot num ) {
         i
                = foot num;
   float fc_foot = leg_ctrl_->datas_[ i ].foot_force_actual[ 2 ];
   float u fc = -40, delta fc = 35;
   float probability_fc = 0.5 + 0.5 * std::erff( ( -fc_foot +
u fc ) / ( std::sqrt( 2 ) * delta fc ) );
   float fc_foot_dt = ( fc_foot -
actual_last_foot_force_[ i ] ) / 0.002;
   float u_fc_dt = -8000, delta_fc_dt = 1400;
   float probability_fc_dt = 0.5 + 0.5 * std::erff( ( -
fc_foot_dt + u_fc_dt ) / ( std::sqrt( 2 ) * delta_fc_dt ) );
    actual_last_foot_force_[ i ] = leg_ctrl_-
>datas_[ i ].foot_force_actual[ 2 ];
   if ( swing_states_( i ) > ( gait_cmd_ ==
GaitId::kUpStairsSlowTrot || gait_cmd_ ==
GaitId::kDownStairsSlowTrot ? 0.6 : 1 )
        && ( gait_cmd_ == GaitId::kUpStairsSlowTrot ? 1 : 0 ) *
probability fc dt + probability fc > 0.5 ) {
       contact_states_est_[ i ] = true;
   }
}
```

# 2、支撑平面估计

当机器人前进方向正对斜面或台阶(盲上时可简化成斜坡)时,期望俯仰角可根据侧 视图中前后支撑足端两点连线同水平面夹角设置,可适当简化问题

完整地形估计可参考于宪元-《基于稳定性的仿生四足机器人控制系统设计》相关章

# 节,或铁蛋开源代码中 USE\_TERRAIN\_DETECTER 宏关联代码,同盲走楼梯步态相同

当机器人在斜坡上行走时,摆动相的落足点在z方向坐标不能简单规划为0。否则,在坡下的腿就会表现出如同踩到坑里,在坡上的腿就会表现出如同踩到石头上(如图22 所示)这对机身控制的干扰非常明显。因此,有必要估算机器人所在地面的坡度,从而合理规划机器人的落足点高度坐标。

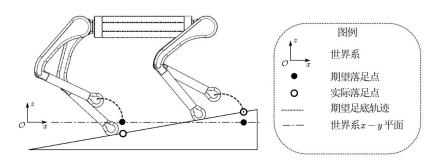


图22 机器人在斜坡上行走,期望落足点与实际落足点偏差较大

机器人不会在垂直于地面的墙面上行走,因此可以设地面的平面方程为:

$$z = a + bx + cy = \begin{bmatrix} 1 & x & y \end{bmatrix} A_{pla}$$
 (2.66)

机器人每条腿都会交替成为支撑相和摆动相。记  ${}^{\circ}p_{st-end} = [x \ y \ z]^{T}$ 为i号腿最后一次成为支撑腿时的足底坐标。即:若i号腿是支撑腿,则  ${}^{\circ}p_{st-end}$ 为当前足底坐标;若i号腿是摆动腿,则  ${}^{\circ}p_{st-end}$ 为最后一次支撑相切换为摆动相瞬间的足底坐标。  ${}^{\circ}p_{st-end}$ 将由以下递推方法获得:

$$\begin{cases}
{}^{\circ}_{i}p^{0}_{st \cdot end} = {}^{\circ}_{i}p^{t=0} \\
{}^{\circ}_{i}p^{k}_{st \cdot end} = {}^{\circ}_{i}p, & {}_{i}s_{\phi} = 1 \\
{}^{\circ}_{i}p^{k}_{st \cdot end} = {}^{\circ}_{i}p^{k-1}_{st \cdot end}, & {}_{i}s_{\phi} = 0
\end{cases}$$
(2.67)

将 $^{\circ}p_{st\cdot end}$ 的z坐标与xy坐标分离,并分别填充到两个矩阵中:

$${}^{\circ}\boldsymbol{z}_{f} = \left[ {}^{\circ}_{1}\boldsymbol{p}_{st \cdot end}(3) \quad {}^{\circ}_{2}\boldsymbol{p}_{st \cdot end}(3) \quad {}^{\circ}_{3}\boldsymbol{p}_{st \cdot end}(3) \quad {}^{\circ}_{4}\boldsymbol{p}_{st \cdot end}(3) \right]^{T}$$
 (2.68)

$$W_{pla} = \begin{bmatrix} 1 & {}^{\circ}_{1} \mathbf{p}_{st \cdot end}(1) & {}^{\circ}_{1} \mathbf{p}_{st \cdot end}(2) \\ 1 & {}^{\circ}_{2} \mathbf{p}_{st \cdot end}(1) & {}^{\circ}_{2} \mathbf{p}_{st \cdot end}(2) \\ 1 & {}^{\circ}_{3} \mathbf{p}_{st \cdot end}(1) & {}^{\circ}_{3} \mathbf{p}_{st \cdot end}(2) \\ 1 & {}^{\circ}_{4} \mathbf{p}_{st \cdot end}(1) & {}^{\circ}_{4} \mathbf{p}_{st \cdot end}(2) \end{bmatrix}$$

$$(2.69)$$

利用最小二乘法计算地面的平面方程:

$$A_{pla} = W_{pla}^{+} \cdot {}^{\mathcal{O}} z_{f} \tag{2.70}$$

其中 $W_{pla}^+$ 表示 $W_{pla}$ 的伪逆矩阵,为 $A_{pla}$ 设计一个低通滤波器:

$$\hat{A}_{pla}^{k} = \begin{bmatrix} \hat{a} & \hat{b} & \hat{c} \end{bmatrix}^{T} = \eta A_{pla} + (1 - \eta) \hat{A}_{pla}^{k-1}$$
(2.71)

其中 $\eta$ 为低通滤波系数,本文中 $\eta=0.2$ 。根据平面方程的性质,地面的法向量为

 $n = \begin{bmatrix} -\hat{b} & -\hat{c} & 1 \end{bmatrix}^T$ , 将其单位化:

$$n_e = \frac{n}{|n|} \tag{2.72}$$

根据公式(2.9),  $n_e$  是机体期望旋转矩阵  ${}_{a}^{O}R_{B}$  的第三列, 结合公式(2.20):

$$\mathbf{n}_{e} = \begin{bmatrix} s_{\phi}s_{\psi} + c_{\phi}c_{\psi}s_{\theta} \\ c_{\phi}s_{\theta}s_{\psi} - c_{\psi}s_{\phi} \\ c_{\phi}c_{\theta} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_{\psi} & s_{\psi} & 0 \\ s_{\psi} & -c_{\psi} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} c_{\phi}s_{\theta} \\ s_{\phi} \\ c_{\phi}c_{\theta} \end{bmatrix}}_{\xi} = \Upsilon \xi$$

$$(2.73)$$

在上一小节中,期望偏航角 $_{dl'}$ 已经求出,因此矩阵 $_{l'}$ 已知,可解方程 (2.73):

$$\boldsymbol{\xi} = \boldsymbol{\Upsilon}^+ \boldsymbol{n}_e \tag{2.74}$$

根据公式(2.73)中 的定义,可得机器人期望俯仰角与期望横滚角:

$$\begin{cases} {}_{d}\phi^{1} = \arcsin(\xi(2)) \\ {}_{d}\theta^{1} = \arctan(\xi(1)/\xi(3)) \end{cases}$$
 (2.75)

### 3、摆动轨迹和落足点调整

根据触地判断和地形估计,调整摆动腿的摆动曲线,调整落足点,这里需要注意 世界坐标系和机身坐标系之间的变换

foot\_swing\_trajectory\_[ i ].SetHeight( step\_height\_des\_ );
foot\_swing\_trajectory\_[ i ].SetDepth( user\_params\_->downstairs\_depth );
foot\_swing\_trajectory\_[ i ].SetFinalPosition( landing\_pos\_[ i ] );

# 4、前后腿换向对齐

假设足端只会在摆动提前触地,不会在支撑相位打滑,因提前触地导致腾空项提前结束时,可保持位置不变直到下一个支撑相,从而进行前后腿相位切换对齐

### 5、其他

提前触地时,将 WBC pd 减小,减小震荡,将上楼梯的支撑相占比调大,上下楼梯步态分开设置参数,对于盲走步态,里程计高度估计可选择相对高度而非世界系下的绝对进行简化